

Relazione progetto - Gruppo 2

“REGRESSIONE POLINOMIALE”

Introduzione

Durante la prima fase di lavoro sul progetto, è stato necessario uno di studio della richiesta, cercando di individuare, logicamente, il funzionamento totale dell'algoritmo di regressione polinomiale, individuando la struttura e la forma da dare a tutti i parametri in discussione. Ovviamente una prima messa in opera del programma è stata effettuata interamente in linguaggio C, e poi ovviamente, ove possibile, sono stati replicate e ottimizzate le varie funzioni in linguaggio Assembly sfruttando il repertorio sse.

Nella fase preliminare abbiamo cercato di individuare la migliore soluzione per ottenere, dati il numero di parametri del problema (variabile “d”) e il grado del polinomio richiesto (variabile “degree”), i coefficienti che vengono utilizzati per l'approssimazione del vettore “theta” all'interno dell'algoritmo di regressione. Quindi come ottenere, considerando come esempio d=4 e degree=2, la seguente combinazione:

[1 , x1 , x2 , x3 , x4 , x1*x1 , x1*x2 , x1*x3 , x1*x4 , x2*x2 , x2*x3 , x2*x4 , x3*x3 , x3*x4 , x4*x4]

Siamo arrivati alla conclusione che si trattassero di generazione di combinazioni con ripetizione e adoperato un algoritmo che generasse tale insieme di valori, già ordinato e senza duplicati in modo da ottenere i risultati finali già ordinati dalla generazione e senza dover ricorrere ad un meccanismo per riordinare i dati in seguito alla conclusione dell'algoritmo. La struttura dati utilizzata nel nostro algoritmo avrà la seguente forma:

[0]
[1]
[2]
[3]
[4]
[1 1]
[1 2]
[1 3]
[1 4]
[2 2]
[2 3]
[2 4]
[3 3]
[3 4]
[4 4]

Come possiamo osservare avremo una matrice sparsa, a blocchi di “h” elementi, dove h è il numero di elementi di cui quella specifica combinazione sarà composta. Quindi vengono calcolate combinazioni di 1 solo elemento, di 2 elementi....., fino al degree scelto con cui eseguire l’algoritmo. Questo primo metodo di utilità calcola dato un h fissato e il numero di elementi d quanti elementi ci saranno per quella specifica combinazione:

```
int dimNow(int n, int k) {
    int x=0;
    int numeratore=fattoriale(n+k-1);
    int denominatore=fattoriale(k)*fattoriale(n-1);
    x+=numeratore/denominatore;
    return x;
}
```

Come si può osservare è un classico algoritmo per il calcolo di combinazioni con ripetizione che rispecchia la formula matematica, dove a variare di

$$C'_{n,k} = C_{n+k-1,k} = \binom{n+k-1}{k} = \frac{(n+k-1)!}{(n-1)!k!}$$

Mentre con la successiva otteniamo la lunghezza totale, quindi la lunghezza finale del vettore “theta”.

```
int dim(int n, int k) {
    int x=0;
    int i;
    for(i=1;i<=k;i++) {
        int numeratore=fattoriale(n+i-1);
        int denominatore=fattoriale(i)*fattoriale(n-1);
        x+=numeratore/denominatore;
    }
    return x;
}
```

Per la generazione delle combinazioni è stato necessario l’utilizzo di un algoritmo ricorsivo in C, che in pochissimi passi ottiene tutte le combinazioni necessarie. La matrice risultato, vettorizzata e salvata in memoria “per righe”, viene ottenuta tramite i due seguenti metodi:

```
int* genera xStar(int d, int degree){
    //riempie l'intera matrice allocata con gli indici delle combinazioni per x*
    int* coordinate=(int*)get_block(sizeof(int), d);
    int lunghezza=dim(degree,d)+1;
    int h;
    for(h=1;h<=d;h++){
        coordinate[h-1]=h; // genera [1, 2, ..., n] che corrispondono a x1, x2, ..., xn
    }
    int pos[degree]; // pari al massimo valore che assumerà quindi pari a degree
    int* m=(int*)get_block(sizeof(int), stampaLunghezza(degree,d));
    m[0]=0;
    //richiamo x star per ogni blocco di dimNow elementi da riempire

    for(h=1;h <= degree; h++){
        xi star(coordinate,pos, 0, h, 0, d,m);
    }
    return m;
}
```

Conversione (32/64)

Il metodo “**genera_xStar**” ottiene quindi la matrice che abbiamo già visto precedentemente sparsa, dove il metodo “**stampaLunghezza**” individua quanti elementi saranno all’interno della matrice essendo essa sparsa.

```
int stampaLunghezza(int deg, int d){
    int lunghezza=1;
    int i,tmp;
    int j=1, dimR=1;
    while(dimR<=deg){
        tmp=dimNow(d,dimR);
        lunghezza+=tmp*dimR;
        dimR++;
    }
    return lunghezza;
}
```

Il metodo “**genera_xStar**” genera prima un array di dimensione “d”, che conterrà valori del tipo [1,2,3,4] nel caso in cui d fosse 4 rappresenterebbe gli indici di x1, x2, x3 e x4, su cui lanciare poi la ricorsione per individuare i valori da inserire di volta in volta.

```
int indice=1;
void xi_star(int * x, int * pos, int num_corr, int h, int at, int d, int* mat){
    //popolo matrice
    int i;
    long count = 0;

    if (num_corr == h) { //condizione di uscita della ricorsione
        if (!pos) return;

        for (i = 0; i < h; i++){
            mat[indice+i]=x[pos[i]];
        }
        indice+=h;
        return;
    }

    //at è l'indice che ricorda l'ultimo valore da cui iniziare per la prossima combinazione
    //num_corr indica l'iterazione attuale

    for (i = at; i < d; i++) {
        if (pos) // MECCANISMO PER NON ANDARE IN CORE DUMP
            pos[num_corr] = i;
        xi_star(x,pos, num_corr + 1, h, i, d,mat);
    }
}
```

Il successivo metodo che viene richiamato è “**calcolaValoriXStar**”. Questo metodo lavora sulla matrice (vettorizzata) degli indici, calcolata nel metodo precedente, e sulla matrice X che viene letta come parametro. Esso crea una matrice (sempre vettorizzata) con lo stesso numero di righe di X, quindi n, ma dove ogni riga non contiene [x1,x2,x3...], ma conterrà la riga calcolata in precedenza grazie alle combinazioni, quindi sarà [1, x1, x2..., x1*x1, x1*x2...], dove alla singola **xi** andrà a sostituire il valore di quella variabile per la specifica

riga della matrice **X** (dato del problema). Questa sarà la matrice **xast**, che verrà poi utilizzata per gli algoritmi **SDG_Batch** ed **SDG_Adagrad**.

```
float* calcolaValoriXStar(int* indici, float*x, int n, int d, int degree){
    int lenght = dim(d,degree)+1;
    int lunghezza=dimPadding(lenght);
    float* xStarRes=(float*)get_block(sizeof(float),n*lunghezza);
    int i;
    /*
    Abbiamo memorizzato tutte le combinazioni di coefficienti ( x* ) dentro
    la matrice xStarRes. Ora xStarRes[i] "linearizza" la matrice per poi compiere
    una sostituzione per ognuna delle entry del dataset
    Ad esempio se xStar[i]= [1, 1] (coefficiente x1*x1), con x1=5 l'osservazione 1 della riga
    i-esima. Calcolo e inserisco nella nuova matrice 5*5
    */
    /*Ogni iterazione del for calcola xi* ovvero sostituisce ad x* i valori
    dell'array x corrente */
    #pragma omp parallel for
    for(i=0;i<n;i+=4){
        //meccanismo di LOOP Unrolling
        calcolaRigaXStar(indici, x, i, degree, d, xStarRes, lunghezza);
        calcolaRigaXStar(indici, x, i+1, degree, d, xStarRes, lunghezza);
        calcolaRigaXStar(indici, x, i+2, degree, d, xStarRes, lunghezza);
        calcolaRigaXStar(indici, x, i+3, degree, d, xStarRes, lunghezza);
    }

    i=i-4;

    //spingo la macchina ad eseguire operazioni contigue in parallelo
    //dato che non ci sono dipendenze tra i valori

    for(;i<n;i++){
        calcolaRigaXStar(indici, x, i, degree, d, xStarRes, lunghezza);
    }
    return xStarRes;
}
```

Come possiamo osservare, il metodo, lavorando solo in lettura sulla matrice degli indici, può essere richiamato a blocchi, sfruttando il principio di ottimizzazione del **LOOP Unrolling**, dato che la scrittura avverrà su righe, e quindi posizioni, differenti, non generando alcun tipo di conflitto, sia che si lanci il metodo normalmente, sia che si sfrutti il paradigma **fopenmp**.

Osserviamo ora il metodo “**calcolaRigaXStar**”, che va a riempire i singoli elementi di una riga lavorando sull’indice **i** di riga, matrice degli indici e matrice dei dati **X**. Osserveremo che dovendo andare a calcolare prodotti del tipo $x_1 \times x_3 \times x_7$ ad esempio, i dati a cui accedere per calcolare tale prodotto non sono contigui ergo tale procedura non può essere ottimizzata tramite assembly, ne verrà mostrata una piccola dimostrazione, e nella versione finale rimarrà puramente in C con l’utilizzo del meccanismo del **LOOP Unrolling**.

```

void calcolaRigaXStar(int* mat, float* arr, int posizione, int degree, int d, float* xStarRes, int lenght){
    /*
    Utilizzo la matrice degli indici ricevuta per sotuire i valori
    di una specifica osservazione
    Ad esempio data la riga delle osservazioni:
                                x1      x2
                                [ 2.000000 2.000000 ]

    Ottengo la riga: [ 1.000000  2.000000  2.000000  4.000000  4.000000  4.000000 ]
    */
    int dimensioneCorrente=1;
    int j=1, indice=1; //Aggiunta indice per vettorizzazione
    int tmp,i;
    float prod;

    int pos=posizione*lenght;
    int pos2=posizione*d-1;
    xStarRes[pos]=1.0;
    for (dimensioneCorrente; dimensioneCorrente<=degree; dimensioneCorrente++){
        /*Calcola quanti elementi ha la dimensione corrente
        Ovvero quante righe scorrere nella matrice degli indici x*
        */
        tmp=dimNow(d,dimensioneCorrente);
        while(tmp>0){
            prod=1.0;
            /*Il ciclo for cicla gli elementi di una singola riga della matrice degli indici
            Ovvero una singola combinazioni degli indici*/
            for(i=0;i<dimensioneCorrente;i++){
                prod=prod*arr[pos2+mat[indice+i]];
            }
            xStarRes[pos+j]=prod;
            j++;
            indice+=dimensioneCorrente;
            tmp--;
        }
        while(j<lenght){
            xStarRes[pos+j]=0.0;
            j++;
        }
    }
}

```

Il triplo for serve a navigare la matrice degli indici, che come abbiamo già detto è sparsa, quindi richiede questo meccanismo di iterazione, dove va a calcolare dimensione per dimensione quanti elementi ci saranno in quel blocco.

Se osserviamo il codice vediamo l'esecuzione del metodo "**dimPadding()**", questo metodo va a calcolare una nuova dimensione multipla di 16, questo perché nel codice assembly si lavora a blocchi di 16 elementi, sia che si lavori con registri XMM quindi 4 float, sia che con registri YMM quindi con 4 double, lavorando a gruppi di 4 elementi per volta.

```

int dimPadding(int dimensioneReale){
    int d=dimensioneReale/16;
    int r=dimensioneReale%16;
    if(r==0) return dimensioneReale;
    else return (d+1)*16;
}

```

Se avessi quindi un vettore di 14 elementi, si farebbe padding a 16, ergo nella costruzione delle righe vado ad aggiungere alla fine gli zeri di padding, in modo da non sforare sulla dimensione su assembly.

Ovviamente i due metodi **genera_xStar** e **generaValoriXStar** hanno la medesima impostazione sia che si lavori a 32 che a 64 bit, essendo l'implementazione solo lato C, ovviamente si lavora con double invece che con float, quindi le allocazioni saranno della dimensione opportuna.

Nelle prime fasi di lavoro i metodi **genera_xStar** e **generaValoriXStar** sono stati ottenuti lavorando direttamente con matrici (non vettorizzate), per una prima comprensione dell'algoritmo, ecco qui le versioni a matrice:

```
int indice=1;
long xi star(int * x, int * pos, int num corr, int h, int at, int d, int**mat){
    //popolo matrice allocata con il metodo "alloca" solo per il blocco
    //di dimNow righe (ovvero dimNow elementi)
    int i;
    long count = 0;

    if (num corr == h) { //condizione di uscita della ricorsione
        if (!pos) return 1;

        for (i = 0; i < h; i++){
            mat[indice][i]=x[pos[i]];
        }
        indice++;
        return 1;
    }

    for (i = at; i < d; i++) {
        if (pos) // MECCANISMO PER NON ANDARE IN CORE DUMP
            pos[num corr] = i;
        count += xi star(x,pos, num corr + 1, h, i, d,mat);
    }
    return count;
}

int** genera xStar(int d, int degree){
    //riempie l'intera matrice allocata con gli indici delle combinazioni per x*
    int* coordinate=(int*)get_block(sizeof(int), d);
    int h;
    for(h=1;h<=d;h++){
        coordinate[h-1]=h; // genera [1, 2, ..., n] che corrispondono a x1, x2, ..., xn
    }
    int pos[degree]; // pari al massimo valore che assumerà quindi pari a degree
    int** m=allocaSpazioXStar(degree,d);
    m[0][0]=0;
    //richiamo x star per ogni blocco di dimNow elementi da riempire
    for(h=1;h <= degree; h++){
        xi star(coordinate,pos, 0, h, 0, d,m);
    }
    return m;
}
```

Questo il metodo che genera gli indici delle combinazioni che originariamente, solo per test, restituiva anche il numero "count" di combinazioni. Successivamente eliminato.


```

float* calcolaRigaXStar(int** mat, float* arr, int posizione, int degree, int d){
/*
    Utilizzo la matrice degli indici ricevuta per sottrarre i valori
    di una specifica osservazione
    Ad esempio data la riga delle osservazioni:
                                x1          x2
                                [ 2.000000 2.000000 ]

    Otterremo la riga: [ 1.000000 2.000000 2.000000 4.000000 4.000000 4.000000 ]
*/
    int dimensioneCorrente=1;
    int j=1;
    int tmp,i;
    float prod;
    int x=dim(d,degree) +1 ; //Calcolo la lunghezza della riga, numero combinazioni x*
    x = (((x/16)+1)*16);
    int inizioRestanti;
    float* res=(float*)get_block(sizeof(float), x);
    res[0]=1.0;
    for (dimensioneCorrente; dimensioneCorrente<=degree; dimensioneCorrente++) {
/*Calcola quanti elementi ha la dimensione corrente Ovvero quante righe scorrere nella matrice degli indici x*/
        tmp=dimNow(d,dimensioneCorrente);
        while(tmp>0){
            prod=1.0;
/*Il ciclo for cicla gli elementi di una singola riga della matrice degli indici
            Ovvero una singola combinazioni degli indici*/
            for(i=0;i<dimensioneCorrente;i++){
                prod=prod*arr[posizione*d+mat[j][i]-1];
            }
            res[j]=prod;
            j++;
            inizioRestanti = j;
            tmp--;
        }

        for(inizioRestanti; inizioRestanti < x; inizioRestanti++){
            res[inizioRestanti] = 0.0;
        }
    }
    return res;
}

float** calcolaValoriXStar(int** indici, float*x, int n, int d, int degree){
    float** xStarRes=(float**)get_block(sizeof(float*),n);
    int i;
/*
    Abbiamo memorizzato tutte le combinazioni di coefficienti ( x* ) dentro
    la matrice xStarRes. Ora xStarRes[i] "linearizza" la matrice per poi compiere
    una sostituzione per ognuna delle entry del dataset
    Ad esempio se xStar[i]= [1, 1] (coefficiente x1*x1), con x1=5 l'osservazione 1 della riga
    i-esima. Calcolo e inserisco nella nuova matrice 5*5
*/
/*Ogni iterazione del for calcola xi* ovvero sostituisce ad x* i valori
    dell'array x corrente */
    for(i=0;i<n;i++){
        xStarRes[i]=calcolaRigaXStar(indici, x, i, degree, d);
    }
    return xStarRes;
}

```

Qui il metodo che dati gli indici va a calcolare la matrice risultante andando a generare le singole righe, come vediamo allochiamo sia la memoria non contigua, ergo più tempo per le operazioni di lettura e scrittura e non veniva neanche utilizzato il paradigma openMP o il meccanismo del LOOP Unrolling.

```

float* convert_data(params* input){
    // -----
    // Codificare qui l'algoritmo di conversione
    // -----
    int** m = genera_xStar(input->d, input->degree);
    float** ciao = calcolaValoriXStar(m, input->x, input->n, input->d, input->degree);
    return ciao;
}

```

Effettivamente, come possiamo osservare da i test temporale eseguiti di seguito (d=4, degree=4), otteniamo una miglioria temporale se usiamo una versione vettorizzata, rispetto ad una versione matriciale, sia da un punto di vista di allocazione della memoria, sia da un punto di vista di utilizzo e accesso alla struttura dati.

```
Data set size [n]: 2000
Number of dimensions [d]: 4
Batch dimension: 20
Degree: 4
Eta: 0.010000
Adagrad disabled
Conversion time = 0.001885 secs
```

Test versione matriciale senza ottimizzazioni

```
Data set size [n]: 2000
Number of dimensions [d]: 4
Batch dimension: 20
Degree: 4
Eta: 0.010000
Adagrad disabled
Conversion time = 0.001570 secs
```

Test versione vettorizzata con ottimizzazioni (senza OpenMp)

Inoltre, possiamo anche apprezzare l'efficienza ulteriore che aggiunge l'utilizzo del paradigma **openmp**:

```
Data set size [n]: 2000
Number of dimensions [d]: 4
Batch dimension: 20
Degree: 4
Eta: 0.010000
Adagrad disabled
Conversion time = 0.000503 secs
```

Test versione vettorizzata con ottimizzazioni (con OpenMp)

Dimostrazione inefficienza utilizzo repertorio sse per la conversione

Come abbiamo già apprezzato, per quello che è stata la nostra idea progettuale e l'algoritmo che è stato ottenuto, nella fase di costruzione della matrice delle osservazioni quando bisogna andare a prelevare l'elemento **i** e quindi sostituirlo con il valore **x_{ij}** (i, indice di riga per il gruppo di x di una osservazione e j l'indice della variabile specifica), questi valori non sono contigui in memoria quindi non si presta prettamente all'utilizzo del repertorio **sse**.

Per mostrare ciò è stata sviluppata una versione differente del codice in C in cui sono stati modificati sia il metodo **genera_xStar** che **generaValoriXStar**. L'obiettivo del metodo **genera_xStar** sarà quello di ottenere una matrice di questo tipo (con d=4 e degree=2, scelto degree=2 per motivi di stampa):

0	0	0	0	0	0	0	0
1	0	0	0	0	0	0	0
2	0	0	0	0	0	0	0
3	0	0	0	0	0	0	0
4	0	0	0	0	0	0	0
1	1	0	0	0	0	0	0
1	2	0	0	0	0	0	0
1	3	0	0	0	0	0	0
1	4	0	0	0	0	0	0
2	2	0	0	0	0	0	0
2	3	0	0	0	0	0	0
2	4	0	0	0	0	0	0
3	3	0	0	0	0	0	0
3	4	0	0	0	0	0	0
4	4	0	0	0	0	0	0

Qui come possiamo vedere generata una matrice uguale alla prima solo che non sarà più sparsa, ma bensì avrà padding fino ad 8 elementi, questo in modo tale da ottimizzare la produttoria in assembly degli elementi di una riga. Quindi il metodo che genera gli indici genera una matrice non più sparsa, ma avrà dimensione delle righe dato dal metodo **dimPaddingXStar** che è analogo al metodo **dimPadding**, solo con dimensione del padding pari ad 8 anziché 16.

Qui possiamo osservare il metodo modificato, va specificato che questa dimostrazione sfrutta le ottimizzazioni di vettorizzazione e di LOOP Unrolling ottenute nella versione standard del problema (senza usare OpenMp):

```
int indice;
//int lunghezza;
void xi_star(int * x, int * pos, int num corr, int h, int at, int d, int* mat,int paddingConversion){
    //popolo matrice allocata con il metodo "alloca" solo per il blocco
    //di dimNow righe (ovvero dimNow elementi)
    int i;

    if (num corr == h) { //condizione di uscita della ricorsione
        if (!pos) return;
        int i=0;
        for (; i < h; i++){
            mat[indice+i]=x[pos[i]];
        }

        for(;i<paddingConversion;i++)
            mat[indice+i]=0;
        indice+=paddingConversion;
        return 1;
    }

    for (i = at; i < d; i++) {
        if (pos) // MECCANISMO PER NON ANDARE IN CORE DUMP
            pos[num corr] = i;
        xi_star(x,pos, num corr + 1, h, i, d,mat,paddingConversion);
    }
}

int* genera xStar(int d, int degree){
    //riempie l'intera matrice allocata con gli indici delle combinazioni per x*
    int* coordinate=(int*)get_block(sizeof(int), d);
    int lunghezza=dim(degree,d)+1;
    int h;
    for(h=1;h<=d;h++){
        coordinate[h-1]=h; // genera [1, 2, ..., n] che corrispondono a x1, x2, ..., xn
    }
    int pos[degree]; // pari al massimo valore che assumerà quindi pari a degree
    int paddingConversion=dimPaddingXStar(degree);
    indice=paddingConversion;
    int* m=(int*)get_block(sizeof(int),lunghezza*paddingConversion);
    for(int t=0;t<paddingConversion;t++){
        m[t]=0;
    }
    //richiamo x_star per ogni blocco di dimNow elementi da riempire
    for(h=1;h <= degree; h++){
        xi_star(coordinate,pos, 0, h, 0, d,m,paddingConversion);
    }
    return m;
}
```

Il metodo **calcolaValoriXStar** ora genererà una matrice in cui in ogni riga viene replicata l'intera matrice degli indici con sostituzione agli 1, 2, 3... di quest'ultima con x1, x2, x3..., mentre gli 0 di padding sostituiti con l'elemento neutro della moltiplicazione, ossia 1.

Qui possiamo osservare il metodo **convert_data** e il risultato che dovremmo ottenere, sempre considerando anche le righe di padding a 0 per i metodi di SGD, prima di mandare in esecuzione i metodi di SGD:

```
extern void convert(float* tmp, float* res, int n, int pR, int pC, int realC);

float* convert_data(params* input){
    // -----
    // Codificare qui l'algoritmo di conversione
    // -----

    int* m = genera_xStar(input->d, input->degree);
    int pC=dimPaddingXStar(input->degree);
    int pFAKE=dim(input->d,input->degree)+1;
    int pR=dimPadding(pFAKE);

    float* x=input->x;
    int n=input->n;
    int d=input->d;
    int degree=input->degree;
    float* tmp=(float*)get_block(sizeof(float),n*pR*pC);

    for(int i=0;i<n;i++){
        int j=0;
        for(;j<pFAKE;j++){
            for(int k=0;k<pC;k++){
                int now=m[j*pC+k];
                if(now==0)
                    tmp[i*pR*pC+j*pC+k]=1.0;
                else
                    tmp[i*pR*pC+j*pC+k]=x[i*d+now-1];
            }
        }
        for(;j<pR;j++)
            for(int k=0;k<pC;k++)
                tmp[i*pR*pC+j*pC+k]=0.0;
    }
    float* res=(float*)get_block(sizeof(float),n*pR);

    convert(tmp, res, n, pR, pC, pC/8);

    return res;
}
```

Questo metodo, inizialmente tramite la chiamata a **genera_xStar** la matrice degli indici con il padding di 8 elementi che abbiamo visto precedentemente. Successivamente genera una matrice in cui per ognuna delle ennesime righe, costruisce una riga con l'intera matrice degli indici vista precedentemente dove andiamo a sostituire ad ogni posizione **i**, il valore **xi** corrispondente, in modo tale da eseguire la produttoria degli elementi della stessa riga in assembly.

Osserviamo che se la matrice degli indici conteneva 0.0, questo verrà sostituito dall'elemento neutro della moltiplicazione cioè 1.0, in modo da non dare problemi nella produttoria, nel fare padding si metterà effettivamente il valore 0.0, dato che su quelle righe il valore dovrà effettivamente essere 0.0 alla fine.

Qui un breve esempio con la riga $x=[0.32, 0.53, 0.12, 0.08]$, $d=4$ e $\text{degree}=2$:

1.00	1.00	1.00	1.00	1.00	1.00	1.00	1.00
0.32	1.00	1.00	1.00	1.00	1.00	1.00	1.00
0.53	1.00	1.00	1.00	1.00	1.00	1.00	1.00
0.12	1.00	1.00	1.00	1.00	1.00	1.00	1.00
0.08	1.00	1.00	1.00	1.00	1.00	1.00	1.00
0.32	0.32	1.00	1.00	1.00	1.00	1.00	1.00
0.32	0.53	1.00	1.00	1.00	1.00	1.00	1.00
0.32	0.12	1.00	1.00	1.00	1.00	1.00	1.00
0.32	0.08	1.00	1.00	1.00	1.00	1.00	1.00
0.53	0.53	1.00	1.00	1.00	1.00	1.00	1.00
0.53	0.12	1.00	1.00	1.00	1.00	1.00	1.00
0.53	0.08	1.00	1.00	1.00	1.00	1.00	1.00
0.12	0.12	1.00	1.00	1.00	1.00	1.00	1.00
0.12	0.08	1.00	1.00	1.00	1.00	1.00	1.00
0.08	0.08	1.00	1.00	1.00	1.00	1.00	1.00
0.00	0.00	0.00	0.00	0.00	0.00	0.00	0.00

Possiamo osservare l'ultima riga vuota dato che essendo per $d=4$ e $\text{degree}=2$ un totale di 15 righe, facendo padding ad 16 vengono inserite le righe 0.

In questo modo in assembly viene calcolata la matrice finale ottenuta andando a moltiplicare fra loro tutti gli elementi di una riga a blocchi di 8 usando 2 registri XMM in modo da sfruttare le potenzialità del repertorio.

```
convert(tmp, res, n, pR, pC, pC/8);
```

Osserviamo che alla chiamata del metodo in C metodo viene passato anche $pc/8$, dove va ad indicare quanti cicli dovrà ripetere a blocchi di 8 per completare una riga.

```

#include "sseutils32.nasm"

section .data                ; Sezione contenente dati inizializzati
    dim equ 4
    align 16
    uno dd 1.0,1.0,1.0,1.0

section .bss                 ; Sezione contenente dati non inizializzati
    alignb 16
    n resd 1
    alignb 16
    pR resd 1
    alignb 16
    pC resd 1
    alignb 16
    RC resd 1
    alignb 16
    c8 resd 1

    alignb 16
    indice resd 1

    alignb 16
    temp resd 4

section .text                ; Sezione contenente il codice macchina

    indici equ 8
    res equ 12
    num equ 16
    paddR equ 20
    paddC equ 24
    realC equ 28

global convert

convert:
;
;sequenza Ingresso
;
start
;
;lettura dei parametri
;
    mov     eax, [ebp+indici]    ;EAX<- puntatore agli indici
    mov     ebx, [ebp+res]      ;EBX<- puntatore a res
    mov     ecx, [ebp+num]
    mov     [n], ecx           ;ECX<- n
    mov     ecx, [ebp+paddR]
    mov     [pR], ecx          ;pR<- paddingRighe
    mov     ecx, [ebp+paddC]
    mov     [pC], ecx          ;pC<- paddingColonne
    mov     ecx, [pC]
    imul    ecx, [pR]           ;RC<- paddRighe*paddColonne
    mov     [RC], ecx
    mov     ecx, [ebp+realC]
    mov     [c8], ecx          ;pC<- paddingColonne
;

```

Qui osserviamo la lettura dei parametri e il salvataggio del loro valore/puntatore in aree di memoria locali al metodo **convert**.

```

fori:      MOV     ESI, 0           ;i=0
forj:      MOV     EDI, 0           ;j=0
fork:      MOV     ECX, 0           ;k=0
MOVAPS    XMM0, [uno]

MOV     EDX, ESI
IMUL     EDX, [RC]                ;in EDX ho i*pR*pC
MOV     [indice], EDX
MOV     EDX, EDI
IMUL     EDX, [pC]                ;in EDX ho j*pC
ADD     EDX, [indice]
ADD     EDX, ECX
IMUL     EDX, dim                ; in EDX ora ho (i*pR*pC+j*pC+k)*dim
CVTSI2SS XMM7, ESI
MOVAPS   [temp], XMM7
;printss temp
CVTSI2SS XMM7, EDI
MOVAPS   [temp], XMM7
;printss temp
;
MOVAPS   XMM1, [EAX+EDX]
movaps   [temp], XMM1
;printps temp,1

MOVAPS   XMM2, [EAX+EDX+16]
movaps   [temp], XMM2
;printps temp,1

MULPS    XMM1, XMM2
movaps   [temp], XMM1
;printps temp,1

MOVAPS   XMM2, XMM1
SHUFPS   XMM2, XMM2, 01001110b
movaps   [temp], XMM2
;printps temp,1

MULPS    XMM1, XMM2
movaps   [temp], XMM1
;printps temp,1

SHUFPS   XMM2, XMM1, 10010011B
movaps   [temp], XMM2
;printps temp,1

MULPS    XMM1, XMM2
movaps   [temp], XMM1
;printss temp

MULSS    XMM0, XMM1                ;nella prima posizione di XMM0 ho il prodotto degli 0 elementi

INC      ECX
CMP      ECX, [c8]
JL       fork
; fine ciclo k

MOV     ECX, ESI
IMUL     ECX, [pR]
ADD     ECX, EDI
IMUL     ECX, dim                ;ora in ECX ho (i*pR+j)*dim
MOVSS    [EBX+ECX], XMM0

INC      EDI
CMP      EDI, [pR]
JL       forj
;fine ciclo j

INC      ESI
CMP      ESI, [n]
JL       fori
;fine ciclo i
;
;ripristino stack
;
stop

```


Il codice assembly appena visto è la traduzione del seguente:

```
float* convert1(float* indici, float* res, int n, int paddR, int paddC, int otto){
    for(int i=0;i<n;i++){
        for(int j=0;j<paddR;j++){
            float tmp=1.0;
            for(int k=0;k<otto;k+=4){
                tmp=tmp*indici[i*paddR*paddC+j*paddC+k];
                tmp=tmp*indici[i*paddR*paddC+j*paddC+k+1];
                tmp=tmp*indici[i*paddR*paddC+j*paddC+k+2];
                tmp=tmp*indici[i*paddR*paddC+j*paddC+k+3];
            }
            res[i*paddR+j]=tmp;
        }
    }
    return res;
}
```

Ora, andando a controllare le differenze temporali tra i due meccanismi, possiamo osservare come in questo caso non risulti essere efficiente l'utilizzo del repertorio sse data la sparsità degli indici da utilizzare per la costruzione della matrice da utilizzare in sse:

```
Data set size [n]: 2000
Number of dimensions [d]: 4
Batch dimension: 20
Degree: 4
Eta: 0.010000
Adagrad disabled
Conversion time = 0.005629 secs
```

Test versione per la dimostrazione

```
Data set size [n]: 2000
Number of dimensions [d]: 4
Batch dimension: 20
Degree: 4
Eta: 0.010000
Adagrad disabled
Conversion time = 0.001533 secs
```

Test versione normale (senza OpenMp)

Per apprezzare ancora di più le differenze temporali è stato utilizzato un degree=4, perché con degree più bassi la differenza è molto sottile, ovviamente all'aumentare dello spazio occupato aumenta il tempo di costruzione.

SGD Batch (32)

La realizzazione del codice è partita dallo studio del problema e un primo approccio allo stesso in codice C. E' proposta la seguente soluzione.

```
float* sgdBatch(params* input, float* osservazioni, int lenght){  
    //start sgd  
    float* theta=(float*)get_block(sizeof(float), lenght);  
    int it=0;  
    int i;  
    float* y=input->y;  
    int iter=input->iter;  
    int n=input->n;  
    float rate=input->eta;  
    int k=input->k;  
  
    for(int it = 0; it<iter; it++){  
        float tmp[lenght];  
        for(i=0; i<n; i+=k){  
            for(int l=0; l<=lenght; l++){  
                tmp[l]=0.0;  
            }  
  
            int j;  
            float prodScal;  
            int v;  
            if(n-i>k)  
                v=k;  
            else  
                v=n-i;  
  
            for(int p=i; p<i+v; p++){  
                prodScal=0;  
                //prodotto scalare  
                for(j=0; j<lenght; j++){  
                    prodScal+=theta[j]*osservazioni[p*lenght+j];  
                }  
  
                //sottraggo yi  
                prodScal=prodScal-y[p];  
  
                //moltiplico per xi*  
                for(j=0; j<lenght; j++){  
                    tmp[j]+=osservazioni[p*lenght+j]*prodScal;  
                }  
            }  
  
            //sottraggo a theta  
            for(j=0; j<lenght; j++){  
                theta[j]=theta[j]-tmp[j]*rate/v;  
            }  
        }  
    }  
    stampaEQM(input, theta, osservazioni, input->d, input->degree);  
    return theta;  
}
```

Ci riferiremo a questo for su j
come forj1

Questo for verrà identificato come
forj2

Questo for verrà identificato come
forj3

A seguito dell'inizializzazione delle strutture dati necessarie, viene avviato il for per eseguire le iterazioni necessarie. A ogni iterazione viene azzerato tmp (array che conterrà la sommatoria evidenziata nel calcolo di theta), mentre il theta calcolato all'iterazione precedente viene mantenuto in memoria, per far sì che ogni iterazione vada a raffinarlo e renderlo più preciso, garantendo risultati convergenti verso la soluzione.

$$\Theta := \Theta - \eta \frac{1}{\nu} \sum_{j=i}^{i+\nu-1} ((\Theta, \mathbf{x}_j^*) - y_j) \cdot \mathbf{x}_j^*$$

Il calcolo della variabile ν rappresenta la determinazione delle osservazioni che verranno attualmente analizzate (nel corrente passo di batch), difatti il for successivo (con indice p) itera sulle stesse, partendo da i (indice della prima osservazione del passo di batch corrente) e arrivando a $i+\nu$.

Nella matrice osservazioni, linearizzata per righe, saranno contenuti i valori delle varie osservazioni del DB fornito, già moltiplicate per \mathbf{x}^* , basterà quindi compiere il prodotto per il theta fornito (da inserire in prodsal) e sottrarvi la y corrispondente (della osservazione associata).

Fatto ciò moltiplichiamo il valore ottenuto per l'osservazione corrente e ne cumuliamo i risultati in tmp (in cui alla fine delle iterazioni sul passo di batch troveremo il risultato della sommatoria).

Segue l'aggiornamento di theta sulla base del calcolo della sommatoria compiuta, che deve essere moltiplicata per i parametri η e $1/\nu$.

Ottimizzazioni in Assembly

Una prima soluzione testata è stata il trasferimento dell'intero codice in assembly, scrivendone una versione macchina.

Nella versione descritta sono state sfruttate le tecniche di **Loop Unrolling** e **Loop Vectorization**.

Loop Unrolling sono state replicate all'interno della trasposizione in assembly di ogni ciclo le istruzioni, introducendo un fattore di unrolling pari a 4. Questa scelta è applicata in combinazione all'utilizzo del repertorio SSE, per sfruttare parallelismo SIMD (quindi Loop Vectorization), permette quindi di leggere 4 elementi alla volta (grazie a registri SSE) e nel complesso gestire sedici elementi in un singolo passo del ciclo (ripetiamo 4 volte ogni operazione, utilizzando ciascuna delle 4 volte registri SSE).

Risulta evidente quindi la motivazione del padding compiuto su dimensione 16. Leggendo 16 elementi di riga (matrice linearizzata per righe) alla volta, c'è bisogno di assicurarsi che il numero di elementi di riga sia un multiplo esatto di 16

```
int dimPadding(int dimensioneReale){
    int d=dimensioneReale/16;
    int r=dimensioneReale%16;
    if(r==0) return dimensioneReale;
    else return (d+1)*16;
}
```

Di seguito è riportata la versione in C appena descritta

```
extern void batch32(params* input, float* osservazioni, float* theta, int lenght, float* tmp);

float* sgdBatch(params* input, int lenght){
    //start sgd
    float* osservazioni=input->xast;
    lenght=dimPadding(lenght);
    float* theta=(float*)get_block(sizeof(float), lenght);
    float* tmp=(float*)get_block(sizeof(float), lenght);

    int iter=input->iter;

    for(int i = 0; i < lenght; i++){
        theta[i]=0.0;
        tmp[i]=0.0;
    }

    //pragma omp parallel for
    for(int it = 0; it<iter; it++){
        batch32(input, osservazioni, theta, lenght, tmp);
    }
    return theta;
}
```

Osserviamo il codice nasm contenente la funzione batch32

batch32:

```
; -----  
; Sequenza di ingresso nella fun;  
; -----  
push    ebp  
mov     ebp, esp  
push    ebx  
push    esi  
push    edi
```

```
MOV     EAX, [EBP + startlenght]  
MOV     [lengthB], EAX
```

```
MOV     EAX, [EBP+input]  
MOV     EBX, [EAX + 12]  
MOV     [nB], EBX  
MOV     EBX, [EAX + 20]  
MOV     [kB], EBX  
MOV     EBX, [EAX + 28]  
MOV     [rateB], EBX
```

```
MOV     EAX, [EBP+starttmpB]
```

```
MOV     EBX, 0 ;
```

foriB:

```
MOV     [iB], EBX  
MOV     ESI, 0 ;  
MOV     EDI, 0 ;
```

forlB:

```
XORPS   XMM0, XMM0 ;  
MOVAPS  [ EAX + ESI ], XMM0  
MOVAPS  [ EAX + ESI + 16], XMM0  
MOVAPS  [ EAX + ESI + 32], XMM0  
MOVAPS  [ EAX + ESI + 48], XMM0  
ADD     ESI, elementiunrollingB  
ADD     EDI, 16  
CMP     EDI, [lengthB]  
JL      forlB
```

```
; -----  
; CALCOLO DI V  
; -----
```

```
MOV     ECX, [nB]  
SUB     ECX, EBX  
CMP     ECX, [kB]  
JLE     saltoB
```

```
MOV     ECX, [kB]
```

A seguito della lettura dei parametri passati viene avviato il for che itera sui diversi passi di batch selezionate (etichetta *foriB*)

Il valore del corrente indice di osservazione (contenuto in EBX), viene salvato in [iB], vengono di seguito azzerati ESI (indice di colonna per scorrere una singola osservazione o theta o tmp, aventi stesso numero di colonne) e EDI (indice per contare il numero di colonne lette e fermarci una volta arrivati a fine colonna)

Viene spostato in EAX il puntatore alla struttura dati tmp.

All'interno di *forlB* vengono sfruttati gli indici descritti per navigare tmp. XMM0 conterrà gli zeri per sovrascrivere tmp, che viene quindi azzerato, ricordiamo che il vettore è passato al metodo da C

Viene successivamente calcolato v, il numero di osservazioni del corrente passo di batch (corrente iterazione *foriB*). Calcoliamo prima $n - i$, nel caso in cui questo valore dovesse essere minore di k (passo di batch effettivo), bisogna usarlo (saltando riga MOV ECX, [kB]), vorrà dire che le osservazioni rimaste da analizzare, sono in numero minori di quelle da scorrere a ogni passo.

ESI rappresenta l'indice j (di colonna), viene incrementato di 64 (elementiUnrolling) perché ad ogni ciclo si leggono 16 elementi, ciascuno occupa 4 byte (essendo float) e di conseguenza il prossimo indirizzo di partenza sarà dato da

indirizzoTmp di Base + $j * \text{dim}$ ovvero indirizzoTmp precedente + 64

Oltre a questo incremento si considera lo sfasamento di 16 posizioni che si ha dopo aver compiuto ogni lettura SSE, quindi si accede a partire da indice j corrente (ESI) a $j+16$ (saltando i primi 4 elementi letti in precedenza), poi $j+32$ e così via

Riferimento al codice C

```
for(int it = 0; it<iter; it++){  
    float tmp[lengtht];  
    for(i=0; i<n; i+=k){  
  
        for(int l=0; l<=lengtht; l++)  
            tmp[l]=0.0;  
  
        int j;  
        float prodScal;  
        int v;  
        if(n-i>k)  
            v=k;  
        else  
            v=n-i;
```

```

MOV [vB], ECX
MOV EDX, EBX
MOV ESI, EBX
ADD ESI, ECX
;edx ho p e in esi ho i+v

MOV [limiteB], ESI

forpB:
XORPS XMM1, XMM1
MOV EDI, 0
MOV ESI, 0
MOV ECX, EDX
IMUL ECX, [lengthB]
IMUL ECX, ECX, dimB

```

Memorizziamo il valore di v appena calcolato, nell'area di memoria [vB]. Memorizziamo in EDX il corrente indice di riga (osservazione corrente) e in ESI l'indice di fine del corrente passo di batch ($i+v$) (osservazione a cui il corrente passo di batch deve fermarsi). Memorizziamo $i+v$ in [limiteB].

Avviamo a questo punto *forpB*, di effettivo scorrimento delle osservazioni del corrente passo di batch. XMM1 conterrà prodScal, che deve essere azzerato e riguarda l'osservazione corrente.

A causa della linearizzazione delle strutture dati passate al metodo, a partire dall'indice di riga corrente, viene calcolato l'indirizzo del puntatore che si riferisce a una specifica osservazione, come $p \cdot \text{length} \cdot \text{dim}$, ovvero indice di riga \cdot numero elementi di riga \cdot numero di byte per elemento. Vediamo il codice C di riferimento.

```

for(int p=i; p<i+v;p++){
    prodScal=0;
}

```

Il successivo codice si riferisce al forj1 del codice C, per calcolare prodScal di una singola osservazione

```

MOV [pB], EDX
MOV EBX, [EBP + theta]
MOV EDX, [EBP + osserv]

forj1B:
MOVAPS XMM2, [EBX + EDI]
MULPS XMM2, [EDX + ECX]
ADDPS XMM1, XMM2
MOVAPS XMM3, [EBX + EDI + 16]
MULPS XMM3, [EDX + ECX + 16]
ADDPS XMM1, XMM3
MOVAPS XMM4, [EBX + EDI + 32]
MULPS XMM4, [EDX + ECX + 32]
ADDPS XMM1, XMM4
MOVAPS XMM5, [EBX + EDI + 48]
MULPS XMM5, [EDX + ECX + 48]
ADDPS XMM1, XMM5

;questo chiude il forj1
ADD ESI, 16
ADD EDI, elementiurollingB
ADD ECX, elementiurollingB
CMP ESI, [lengthB]
JL forj1B

HADDPS XMM1, XMM1
HADDPS XMM1, XMM1

```

Vengono spostati i puntatori alle strutture dati passate nei registri m32. In EBX avremo theta in EDX osservazioni. Nel for che segue si scorre per ogni osservazione (una stessa riga), un insieme di 16 elementi (indici di colonna) alla volta.

Ogni MOVAPS legge in contemporanea 4 elementi float di theta e li sposta in un registro XMM, il contenuto dello stesso registro XMM viene poi moltiplicato per le 4 colonne corrispondenti di theta (ogni coordinata di osservazioni viene moltiplicata per la corrispondente coordinata di theta)

Infine si cumulano in XMM1 con somma in parallelo, i valori appena calcolati e quelli calcolati in precedenza.

XMM1 conterrà prodScal, di conseguenza sarà calcolato dal contributo (sommatoria) di tutte le coordinate della corrente osservazione, moltiplicate per la corrispondente coordinata in theta. E' importante quindi mantenere la distinzione fra colonne al momento della moltiplicazione, ma in prodScal si possono sommare indistintamente i contributi di tutti, alla fine del for (che similmente a prima) controlla quando è terminata l'iterazione sulle colonne, si compie una doppia HADDPS, che ha il compito di sommare le 4

somme parziali formatesi (avendo lavorato in SSE). XMM1, infatti, conterrà all'indice 0 la sommatoria di tutti gli elementi iniziale di ogni quadrupla letta, all'indice 1 avremo tutti i contributi degli elementi che si trovavano in posizione 1 negli XMM che sono stati sommati a XMM1 e così via).

L'equivalente in C del codice appena visto

```
for(j=0;j<lenght;j++){  
    prodScal+=theta[j]*osservazioni[p*lenght+j];  
}
```

```
MOV EDX, [EBP + input]  
MOV EBX, [EDX+4]
```

Dopo aver ricavato prodScal viene sottratto allo stesso il valore della Y corrispondente alla osservazione da cui è stato calcolato.

```
;ripristino l'indice p giusto  
MOV     EDX, [pB]
```

Spostiamo l'indice della struttura dati y nel registro EBX, successivamente calcoliamo la cella di y che si riferisce alla osservazione corrente, come Base Indirizzo Y + nrCellePer float + indice osservazione (ovvero y + p*dim).

```
IMUL     EDI, EDX, dimB  
SUBSS    XMM1, [EBX + EDI]  
SHUFPS   XMM1, XMM1, 00000000
```

Immaginando la matrice osservazioni (linearizzata) nella sua forma originale, ogni osservazione corrisponde a una riga, ed è identificata dall'indice di riga corrente, p. il vettore y ha numero di celle pari al numero di righe di osservazioni, perché avremo un valore di y per ciascuna osservazione. Di conseguenza data l'osservazione all'indice p, ci spostiamo all'indice p di y per leggere la y corrispondente.

Salviamo il valore della sottrazione in tutte le celle del registro XMM1, così da replicare prodScal in 4 celle e poi replicarlo in altri 3 registri, quando dovremo compiere operazioni su 16 elementi, al prossimo ciclo di for

Equivalente in C:

```
//sottraggo yi  
prodScal=prodScal-y[p];
```

```
MOV     EDI, 0
IMUL    EDX, [lengthB]
IMUL    EDX, EDX, dimB
```

Il *forj2B*, rappresenta l'esecuzione della sommatoria, incrementa tmp in funzione del contributo della osservazione corrente e del prodScal che genera.

```
MOV EBX, [EBP + osserv]
MOV ECX, 0
```

In ogni cella di XMM1 è stato salvato il valore di prodScal, viene copiato nei registri XMM2,4,6 (MOVAPS)

forj2B:

```
MOVAPS XMM2, XMM1
MOVAPS XMM4, XMM1
MOVAPS XMM6, XMM1
```

A questo punto si moltiplica prodScal per ogni coordinata di osservazioni e si cumulano i 4 risultati. MULPS XMM, [EBX+EDX]

```
MULPS XMM1, [EBX + EDX]
```

```
MULPS XMM2, [EBX + EDX + 16]
```

```
MULPS XMM4, [EBX + EDX + 32]
```

```
MULPS XMM6, [EBX + EDX + 48]
```

È importante in questo caso mantenere separati i risultati derivanti da ciascuna colonna, in quanto ognuna corrisponderà a una specifica coordinata dell'osservazione originale, che dovrà cumularsi con le coordinate analoghe delle altre osservazioni, in una specifica colonna di tmp.

```
ADDPS XMM1, [EAX + ECX]
ADDPS XMM2, [EAX + ECX + 16]
ADDPS XMM4, [EAX + ECX + 32]
ADDPS XMM6, [EAX + ECX + 48]
```

```
MOVAPS [EAX + ECX], XMM1
MOVAPS [EAX + ECX + 16], XMM2
MOVAPS [EAX + ECX + 32], XMM4
MOVAPS [EAX + ECX + 48], XMM6
```

Dopo aver moltiplicato (separatamente) i 16 valori (parte delle colonne della corrente osservazione) per prodScal (uguale per tutti) si somma il valore (aggiornato al passo precedente) di tmp, nelle colonne corrispondenti e si aggiorna tmp ADDPS XMM, [EAX + ECX] e poi aggiornamento tmp con MOVAPS [EAX + ECX], XMM

```
;questo chiude il forj2
ADD     EDI, 16
ADD     ECX, elementiurollingB
ADD     EDX, elementiurollingB
CMP     EDI, [lengthB]
JL      forj2B
```

È necessario mantenere due puntatori alla "colonna" (j) differenti, in quanto EDX (puntatore alla colonna di osservazioni) tiene conto

anche degli indirizzi da saltare in quanto di osservazioni precedenti (parte da p*length*dim e ad ogni ciclo punta ai 16 float successivi a quelli del ciclo precedente, incrementando di 64 indirizzi).

EAX deve essere un semplice puntatore che scorre tmp, array (e non matrice linearizzata) quindi incrementa sempre di 64, in quanto da un ciclo all'altro si scorrono 16 float, ma non tiene conto di alcun indice di riga (parte da 0)

Equivalente in C

```
//moltiplico per xi*
for(j=0;j<lenght;j++){
    tmp[j]+=osservazioni[p*lenght+j]*prodScal;
}
```

```

MOVSS  XMM0, [rateB]
CVTSI2SS XMM1, [vB]
DIVSS  XMM0, XMM1
SHUFPS XMM0, XMM0, 00000000

MOVAPS [rapportoB], XMM0

MOV     EDI, 0
MOV     ECX, 0
MOV     EBX, [EBP + theta]

```

A questo punto vengono letti i valori forniti in input all'esecuzione dell'algoritmo, rate e v, vengono convertiti in float per evitare che usandoli come interi siano interpretati come divisione per 0 (dividendo float per un intero e poi considerandolo float)

Viene calcolato rate/v e memorizzato nelle 4 celle di XMM0

forj3B:

```

MOVAPS XMM2, [EAX + EDI]
MOVAPS XMM3, [EAX + EDI + 16]
MOVAPS XMM4, [EAX + EDI + 32]
MOVAPS XMM5, [EAX + EDI + 48]

MULPS  XMM2, [rapportoB]
MULPS  XMM3, [rapportoB]
MULPS  XMM4, [rapportoB]
MULPS  XMM5, [rapportoB]

MOVAPS XMM0, [EBX + EDI]
MOVAPS XMM1, [EBX + EDI + 16]
MOVAPS XMM6, [EBX + EDI + 32]
MOVAPS XMM7, [EBX + EDI + 48]

SUBPS  XMM0, XMM2
SUBPS  XMM1, XMM3
SUBPS  XMM6, XMM4
SUBPS  XMM7, XMM5

MOVAPS [EBX + EDI], XMM0
MOVAPS [EBX + EDI + 16], XMM1
MOVAPS [EBX + EDI + 32], XMM6
MOVAPS [EBX + EDI + 48], XMM7

;questo chiude il forj3
ADD     ECX, 16
ADD     EDI, elementunrollingB
CMP     ECX, [lengthB]
JL      forj3B

```

Nel *forj3b* si legge nuovamente tmp, se ne moltiplica ogni elemento per la quantità calcolata (rate/v)

In altri 4 registri si legge theta, facendo attenzione a compiere la giusta associazione fra coordinate di theta e coordinate di tmp.

Ogni coordinata di theta viene sottratta alla corrispondente coordinata in tmp e successivamente i risultati ottenuti aggiornano theta stesso.

NB

Questa frazione del codice ha determinato il grado di unrolling applicabile, essendo necessaria la lettura di alcuni valori di tmp, ma anche dei corrispettivi valori theta, è stato necessario utilizzare tutti i registri disponibili, da XMM0 a XMM7.

Non sarebbe stato possibile usarne di più, in quanto i valori di tmp devono essere sottratti a theta, ma DOPO la moltiplicazione per rate/v, quindi non sarebbe possibile attuare una soluzione in cui si usano tutti i registri (mettendo theta in XMM) e si compie un'operazione del tipo

```
SUBPS XMM, [EAX + EDI] * [rapporto]
```

Perché bisogna trasferire necessariamente tmp in un registro prima di moltiplicarlo per rate. Avremmo potuto anche forzare l'uso di tutti i registri in un solo ciclo, replicando il codice due volte, adattando il padding compiuto sui dati, ma avrebbe appesantito troppo il codice e probabilmente garantito risultati simili o di poco migliori

Equivalente in C

```

//sottraggo a theta
for(j=0; j<length; j++){
    theta[j]=theta[j]-tmp[j]*rate/v;
}

```

PERCHE' NON FARE CACHING ?

Secondo la nostra analisi del problema e l'interpretazione dello stesso compiuta, per fare caching avremmo potuto sfruttare il fatto che in un singolo passo di batch, il θ letto rimane invariato, scorrendo le varie osservazioni.

Per quanto riguarda le osservazioni stesse, di esse non viene "riutilizzata" alcuna componente, ogni colonna di osservazione viene usata una volta, successivamente bisogna calcolare prodScal (che necessita lo scorrimento di TUTTE le coordinate dell'osservazione per essere corretta) e poi viene riutilizzata, quindi non si può fare caching sulle colonne di osservazioni.

Fare Caching sulle righe di osservazioni è altrettanto inutile, perché ogni osservazione differisce dalle altre, si potrebbe però pensare a fare caching su θ , in quanto ogni osservazione (di uno stesso passo di batch) accederà allo stesso θ .

Per fare ciò dovremmo selezionare un frammento delle colonne di osservazioni (per cui θ rimane fissato) e scorrere tutte le righe di osservazioni (non per intero, ma solo nell'intervallo del frammento selezionato).

Questa soluzione non è applicabile, in quanto il primo calcolo che bisogna fare per una determinata osservazione è quello di prodScal , che per essere calcolato (prima di sottrarre $y[p]$) deve aver cumulato il contributo di **tutte** le colonne della osservazione corrente, non possiamo quindi utilizzare in maniera utile "frammenti" di riga, per favorire caching.

Versione OMP Parallel

Nella versione OpenMP del codice viene sfruttato parallelismo, individuando l'operazione più "critica" eseguita nel codice e migliorabile attraverso questa tecnica: l'iterazione sulle osservazioni del corrente passo di batch.

Dovendo parallelizzare frammenti di codice che potessero interfogliersi senza causare errori nel codice, è stato necessario individuare quali componenti non necessitassero di eseguire in ordine.

Non è pensabile parallelizzare iterazioni differenti, in quanto ogni iterazione deve avvenire in funzione dei dati (θ) come calcolati nella versione precedente, allo stesso modo non si possono parallelizzare i passi di batch, perché ognuno deve avvenire in ordine, al fine di incrementare correttamente θ , su cui poggia il passo di batch successivo.

La componente di codice parallelizzabile è l'esecuzione delle iterazioni di forp, il ciclo che scorre le osservazioni del corrente passo di batch. Ogni osservazione di fatti contribuisce al calcolo di prodScal, ma esso deve essere semplicemente incrementato (in modo cumulativo, somma è ovviamente commutativa) e soprattutto non è necessario (come operando) in alcuna operazione che l'osservazione successiva deve compiere.

Con ispirazione al meccanismo di gestione dei risultati delle singole osservazioni che avviene in Adagrad, viene perciò realizzato tmp come matrice, con numero di righe (pari al numero di osservazioni che vi scriveranno), dato dal passo di batch.

In questo modo ci si tutela dall'unico errore che parallelismo potrebbe comportare (esclusa la possibilità di conflitti logici, date operazioni indipendenti), ovvero, l'accesso contemporaneo di più thread a uno stesso indirizzo (che avverrebbe se tmp fosse semplice array).

Ogni thread si occupa di un dato numero di osservazioni, del corrente passo di batch, ne calcola i risultati parziali e successivamente memorizza il risultato di ogni osservazione nella propria riga di tmp; successivamente si sommano i contributi delle osservazioni, sommando tutte le righe di tmp.

```

float* sgdBatch(params* input, int lenght){

    //start sgd
    float* osservazioni=input->xast;
    lenght=dimPadding(lenght);
    int k=input->k;
    int n=input->n;
    float*y=input->y;
    float rate=input->eta;
    float* theta=(float*)get_block(sizeof(float), lenght);
    float* tmp=(float*)get_block(sizeof(float), k*lenght);
    int iter=input->iter;

    for(int i = 0; i < lenght; i++){
        theta[i]=0.0;
        tmp[i]=0.0;
    }

    for(int it=0;it<iter;it++){

        for(int i=0; i<n; i+=k){ //FOR dei passi di batch

            for(int l=0;l<k*lenght;l++)
                tmp[l]=0.0;

            int v;
            if(n-i>k)
                v=k;
            else
                v=n-i;

            indice=i+v-1;

            Bmetodo2(i, v, theta, osservazioni, lenght, tmp, y);
            Bmetodo1(indice, i, v, theta, osservazioni, lenght, tmp, y);

            for(int j=0;j<lenght;j++){
                for(int i=1;i<v;i++){
                    tmp[j]+=tmp[i*lenght+j];
                }
            }

            float rapporto = rate/v;

            //sottraggo a theta
            for(int j=0;j<lenght;j++){
                theta[j]=theta[j]-tmp[j]*rapporto;
            }

        }
    }

    return theta;
}

```

Il metodo *Bmetodo2*, avvia la computazione parallela delle osservazioni del corrente passo di batch.

In funzione del grado di parallelismo introdotto (numero di osservazioni gestite da ogni thread), si determinano le osservazioni restanti (non gestite da thread) nel caso in cui la dimensione di batch non fosse multiplo esatto delle osservazioni analizzate dai singoli elementi

Si cumula sulla prima riga di tmp la sommatoria dei contributi di tutte le altre righe, infine si sottrae tmp*rapporto a theta, come nella versione non parallela

NB: Come si può notare dai codici che seguono, è stata scelto (in base alle prove condotte) un numero di osservazioni per thread pari a 2. Questo parametro può essere aumentato, facendo in modo che un singolo thread si dedichi a più osservazioni, senza perdita di generalità nel ragionamento e senza intaccare il funzionamento del codice.

Ovviamente decrementando il numero di osservazioni per thread si aumenta l'efficienza, idealmente si arriva a far sì che ogni riga del passo di batch sia eseguita in parallelo, questa scelta non è nella pratica applicabile, non avendo un numero infinito di thread lanciabili in parallelo e avendo passi di batch con molte osservazioni

I metodi che seguono sono necessari per applicare correttamente la direttiva di parallelismo pragma, in quanto c'è bisogno di compiere una separazione fra le variabili del codice C e quelle proprie dei thread da avviare e inoltre, come visto a lezione, bisogna fare in modo che la direttiva sia inserita in cima a un for privo di for innestati, per evitare che agisca su altri for e parallelizzi in profondità.

```
extern void batch32Prod(int p, int pfin, float* theta, float* osservazioni, int lenght, float* tmp, float* y, int i);

void BmetodoOPM2(int p, float* theta, float* osservazioni, int lenght, float* tmp, float* y, int i){
    batch32Prod(p,p+2,theta, osservazioni, lenght, tmp,y,i);
}

void BmetodoOPM1(int p, float* theta, float* osservazioni, int lenght, float* tmp, float* y, int i){
    batch32Prod(p,p+1,theta, osservazioni, lenght, tmp,y,i);
}

void Bmetodo2(int i, int v, float* theta, float*osservazioni, int lenght, float*tmp, float*y){
    #pragma omp parallel for
    for(int p=i;p<=i+v-2;p+=2){
        BmetodoOPM2(p, theta, osservazioni, lenght, tmp, y, i);
    }
}

void Bmetodo1(int indice, int i, int v, float* theta, float*osservazioni, int lenght, float*tmp, float*y){
    if(indice%2==1)
        BmetodoOPM1(indice, theta, osservazioni, lenght, tmp, y, i);
}
```

Bmetodo2 avvia parallelismo sulle iterazioni del corrente passo di batch, di conseguenza, incrementa gli indici di riga di 2 elementi alla volta, avendo deciso di far sì che ogni thread si riferisca a due osservazioni del corrente passo di batch, al suo interno richiama il metodo batch32, appositamente modificato per interessarsi delle osservazioni che vanno dall'indice p all'indice pfin (escluso).

Bmetodo1 non sfrutta parallelismo, ma gestisce eventuale osservazione rimasta, nel caso in cui il passo di batch dovesse essere dispari (quindi non divisibile esattamente per 2)

È di seguito riportato il metodo batch32Prod, contenuto nel file assembly regression32OMP, richiamato dal codice C appena analizzato, saltiamo la fase di lettura dei parametri, tenendo conto che **p** rappresenta l'indice della osservazione da cui deve partire corrente analisi (da cui p-i sarà la riga della matrice tmp su cui bisognerà scrivere, rispettivamente); **p+2** è in generale l'indice pfin che definisce "fino a che indice" arrivare, quindi l'ultima osservazione da analizzare (scorrendo le osservazioni contigue da p a pfin-1); **theta** è l'array dei risultati; **Osservazioni** è la matrice linearizzata delle osservazioni (moltiplicate per x*); **lenght** è la lunghezza dell'array theta (e quindi numero di colonne di tmp e osservazioni), **tmp** è la matrice descritta precedentemente; **y** è vettore passato in input, **i** è indice del corrente passo di batch.

È necessario perchè matrice tmp ha numero di righe pari alla dimensione di batch, se vi accedessimo in base a p, cercheremmo una riga non presente (nel DB di prova ad esempio p arriva a 2000, ma con batch 20 ho tmp di venti righe, quindi solo prendendo righe date da p-i ottengo sempre un valore valido fra 0 e 19)

forpB:

```
MOV EDX, [p]

XORPS XMM1, XMM1
XOR EDI, EDI
XOR ESI, ESI
MOV ECX, EDX
IMUL ECX, [length]
IMUL ECX, ECX, dim

MOV EBX, [theta]
MOV EDX, [osservazioni]
```

forpB scorre le osservazioni previste, azzerava per ciascuna di esse XMM1 (prodScal) e compie operazioni del tutto analoghe alla versione di batch32 priva di parallelizzazione.

```
MOV EDI, 0
MOV ESI, EDX
SUB ESI, [i]
IMUL ESI, [length]
IMUL ESI, ESI, dim

IMUL EDX, [length]
IMUL EDX, EDX, dim

MOV EAX, [tmp]
MOV EBX, [osservazioni]
```

Evidenziamo come questa volta tmp sia gestito come una matrice linearizzata di elementi, quindi vi si accede calcolando (p-i), indice di riga corrente, e moltiplicando il valore calcolato per length e poi per dim.

Questo valore rappresenterà lo scostamento relativo dall'indirizzo di base di tmp, quindi la locazione iniziale della "riga" su cui scrivere

forj2B:

```
MOVAPS XMM0, XMM1
MOVAPS XMM2, XMM1
MOVAPS XMM4, XMM1
MOVAPS XMM6, XMM1

MULPS XMM0, [EBX + EDX]
MULPS XMM2, [EBX + EDX + 16]
MULPS XMM4, [EBX + EDX + 32]
MULPS XMM6, [EBX + EDX + 48]

MOVAPS [EAX + ESI], XMM0
MOVAPS [EAX + ESI + 16], XMM2
MOVAPS [EAX + ESI + 32], XMM4
MOVAPS [EAX + ESI + 48], XMM6

;questo chiude il forj2
ADD EDI, 16
ADD ESI, elementiunrolling
ADD EDX, elementiunrolling
CMP EDI, [length]
JL forj2B

; questo chiude il forp
MOV EDX, [p]
INC EDX
MOV [p], EDX
MOV ESI, [pfin]
CMP EDX, ESI
JL forpB
```

Il resto delle operazioni sfrutta le stesse meccaniche descritte nella versione non parallelizzata, con la sostanziale differenza che il nuovo estremo superiore del ciclo *forpB* è adesso ovviamente pFin

SGD Adagrad (32) – David Azzato

La realizzazione del codice è partita dallo studio del problema e un primo approccio allo stesso in codice C. E' proposta la seguente soluzione.

```
extern void adagrad32(params* input, float* osservazioni, float* theta, int lenght, float* Gj, float* gj, float* sommatoria);
//extern void prova32();
float* sgdAdagrad(params* input, float* osservazioni, int lenght){

    //start sgd
    float* theta=(float*)get_block(sizeof(float), lenght);
    int it=0;
    int i;
    float* y=input->y;
    int iter=input->iter;
    int n=input->n;
    float rate=input->eta;
    int k=input->k;
    float eps=1E-8;

    //prova32();
    float Gj[k * lenght];
    float gj[k * lenght];
    float sommatoria[lenght];

    for(int p1=0;p1<k;p1++){
        for(int p2=0;p2<lenght;p2++){
            Gj[p1 * lenght + p2]=0.0;
            gj[p1 * lenght + p2]=0.0;
        }
    }
}
```

Nella fase iniziale del codice vengono create e inizializzate le strutture dati necessarie a implementare l'algoritmo risolutivo, nelle righe successive viene descritto il calcolo effettuato, per ogni singola iterazione

Similmente a quanto accade nella versione batch, si ha il for di scorrimento delle diverse iterazioni, al suo interno il for che scorre i diversi passi di batch e infine, per ogni passo di batch, il for che ne scorre le osservazioni.

Per ogni osservazione, viene eseguito il calcolo di prodScal, in maniera del tutto analoga a batch, ma cambia l'aggiornamento delle strutture dati.

Sono presenti due matrici (linearizzate): **gj** e **Gj**, con il compito di rappresentare in ogni loro riga i risultati di una osservazione del corrente passo di batch. **gj** è l'esatta trasposizione di tmp (nel codice batch), cumula i risultati di una singola osservazione (del corrente passo di batch) e poi viene azzerata al successivo passo.

Gj è invece cumulativa, ogni sua riga contiene il contributo di tutte le osservazioni (di passi di batch precedenti, ma anche iterazioni precedenti) che corrispondevano alla riga stessa. Quanto descritto è evidente dalla descrizione dell'algoritmo fornita alla consegna del problema.

$$g_j := (\langle \Theta, \mathbf{x}_j^* \rangle - y_j) \cdot \mathbf{x}_j^*$$
$$G_j := \sum_{t=1}^{it} g_j^2$$

Dopo aver terminato la costruzione di G_j nel corrente passo di batch, si procede al calcolo di θ , secondo la seguente formula:

$$\Theta := \Theta - \frac{1}{\nu} \sum_{j=i}^{i+\nu-1} \frac{\eta}{\sqrt{G_j + \epsilon}} g_j$$

Si noti come G_j non sia cumulativo e comune per ogni osservazione, ma bisogna mantenere la corrispondenza fra: posizione (nel corrente passo di batch e quindi in g_j) dell'osservazione di g_j che si sta moltiplicando e posizione di G_j ad essa corrispondente (che a sua volta sarà stata "arricchita" da tutte le altre osservazioni che si sono trovate allo stesso indice di riga, in iterazioni o passi di batch precedenti)

Vediamo quindi la parte restante del codice C realizzato

```
while(it<iter){
    for(i=0; i<n; i=i+k){
        float prodScal;
        int v;
        if(n-i>k)
            v=k;
        else
            v=n-i;
        for(int p=i; p<=i+v-1;p++){
            prodScal=0;

            //prodotto scalare
            for(int j=0;j<lenght;j++){
                prodScal+=theta[j]*osservazioni[p*lenght+j];
            }

            //sottraggo yi
            prodScal=prodScal-y[p];

            //moltiplico per xi*
            for(int j=0;j<lenght;j++){
                indice = ((p-i) * lenght) + j;
                gj[indice]=osservazioni[p*lenght + j]*prodScal;
                Gj[indice]=Gj[indice]+gj[indice]*gj[indice];
            }

            for(int j=0;j<lenght;j++){
                sommatoria[j]=0.0;
            }
            for(int p=i; p<=i+v-1;p++){
                for(int j=0;j<lenght;j++){
                    indice = ((p-i) * lenght) + j;
                    sommatoria[j]+=(rate/sqrt(Gj[indice]+eps))*gj[indice];
                }
            }
            //sottraggo a theta
            for(int j=0;j<lenght;j++){
                theta[j]=theta[j]-sommatoria[j]/v;
            }
        }
        it++;
    }
    stampaEQM(input, theta, osservazioni, input->d, input->degree);
    return theta;
}
```

$$g_j := (\langle \Theta, \mathbf{x}_j^* \rangle - y_j) \cdot \mathbf{x}_j^*$$

$$G_j := \sum_{t=1}^{it} g_j^2$$

$$\Theta := \Theta - \frac{1}{\nu} \sum_{j=i}^{i+\nu-1} \frac{\eta}{\sqrt{G_j + \epsilon}} g_j$$

Ottimizzazioni in Assembly

Le ottimizzazioni compiute, la scelta delle strutture dati e delle tecniche di velocizzazione sono del tutto analoghe a quelle compiute per batch, sono altrettanto condivise le motivazioni del mancato caching.

Osserviamo quindi il codice assembly, concentrandoci sulle sole differenze sostanziali con batch

```
MOV    EAX, [gj]
MOV    EBX, [osservazioni]
MOV    ECX, [Gj]

forj2:
    MOVAPS XMM0, XMM1
    MOVAPS XMM2, XMM1
    MOVAPS XMM4, XMM1
    MOVAPS XMM6, XMM1

    MULPS  XMM0, [EBX + EDX]
    MULPS  XMM2, [EBX + EDX + 16]
    MULPS  XMM4, [EBX + EDX + 32]
    MULPS  XMM6, [EBX + EDX + 48]

    MOVAPS [EAX + ESI], XMM0
    MOVAPS [EAX + ESI + 16], XMM2
    MOVAPS [EAX + ESI + 32], XMM4
    MOVAPS [EAX + ESI + 48], XMM6

    MULPS  XMM0, XMM0
    MULPS  XMM2, XMM2
    MULPS  XMM4, XMM4
    MULPS  XMM6, XMM6

    ADDPS  XMM0, [ECX + ESI]
    ADDPS  XMM2, [ECX + ESI + 16]
    ADDPS  XMM4, [ECX + ESI + 32]
    ADDPS  XMM6, [ECX + ESI + 48]

    MOVAPS [ECX + ESI], XMM0
    MOVAPS [ECX + ESI + 16], XMM2
    MOVAPS [ECX + ESI + 32], XMM4
    MOVAPS [ECX + ESI + 48], XMM6

;questo chiude il forj2
ADD    EDI, 16
ADD    ESI, elementiurolling
ADD    EDX, elementiurolling
CMP    EDI, [length]
JL     forj2

; questo chiude il forp
MOV    EDX, [p]
INC    EDX
MOV    [p], EDX
MOV    ESI, [pfin]
CMP    EDX, ESI
JL     forp
```

In seguito al calcolo di prodScal per ogni osservazione, vengono aggiornate le strutture dati Gj e gj, secondo le formule descritte in precedenza.

Il calcolo di gj è lo stesso di tmp (in batch), mentre Gj ha in ogni sua riga il quadrato della corrispondente riga in gj, sommato al valore precedente di Gj stesso

Si noti come l'accesso alle matrici non debba dipendere dall'indice di riga "assoluto" della osservazione corrente (che va da 0 a n) ma dal suo indice relativo nel corrente passo di batch (che va da 0 a passo di batch, escluso), maniera simile a quanto avviene nella versione OMP di batch

Equivalente in C

```
//moltiplico per xi=
for(int j=0;j<length;j++){
    indice = ((p-1) * length) + j;
    gj[indice]=osservazioni[p*length + j]*prodScal;
    Gj[indice]=Gj[indice]+gj[indice]*gj[indice];
}
```

	MOV ESI, 0 ;	forl esegue azzeramento del vettore sommatoria,
	MOV EDI, 0 ;	successivamente in <i>forp2</i> si scorrono le iterazioni del
	MOV EAX, [EBP + sommatoria]	corrente passo di batch, per formare sommatoria stessa
forl:		
	XORPS XMM0, XMM0 ;	
	MOVAPS [EAX + ESI], XMM0	
	MOVAPS [EAX + ESI + 16], XMM0	
	MOVAPS [EAX + ESI + 32], XMM0	
	MOVAPS [EAX + ESI + 48], XMM0	
	ADD ESI, elementunrolling	
	ADD EDI, 16	
	CMP EDI, [length]	
	JL forl	
	MOV ESI, [i]	
	MOV EDI, [limite]	
	MOV [p], ESI	
forp2:		
	MOV EAX, [p]	Calcoliamo $p * \text{length} * \text{dim}$, da usare come offset per
	SUB EAX, [i]	accedere alla giusta locazione (giusta riga) di gj
	IMUL EAX, [length]	
	IMUL EAX, EAX, dim	
	MOV [indice], EAX	
	MOV EBX, 0	
	MOV ECX, [EBP + gj]	

Equivalente in c

```
for(int j=0;j<length;j++)
    sommatoria[j]=0.0;
```


forj3:

```

MOV [indice], EAX
MOV EDX, [EBP + Gj]
IMUL EBX, EBX, dim

MOVAPS XMM4, [EDX + EAX]
MOVAPS XMM5, [EDX + EAX + 16]
MOVAPS XMM6, [EDX + EAX + 32]
MOVAPS XMM7, [EDX + EAX + 48]

ADDPS XMM4, [epsilon]
ADDPS XMM5, [epsilon]
ADDPS XMM6, [epsilon]
ADDPS XMM7, [epsilon]

SQRTPS XMM4, XMM4
SQRTPS XMM5, XMM5
SQRTPS XMM6, XMM6
SQRTPS XMM7, XMM7

MOVSS XMM0, [rate]
SHUFPS XMM0, XMM0, 00000000

MOVAPS XMM1, XMM0
MOVAPS XMM2, XMM0
MOVAPS XMM3, XMM0

DIVPS XMM0, XMM4
DIVPS XMM1, XMM5
DIVPS XMM2, XMM6
DIVPS XMM3, XMM7

MOVAPS XMM4, [ECX + EAX]
MOVAPS XMM5, [ECX + EAX + 16]
MOVAPS XMM6, [ECX + EAX + 32]
MOVAPS XMM7, [ECX + EAX + 48]

MULPS XMM0, XMM4
MULPS XMM1, XMM5
MULPS XMM2, XMM6
MULPS XMM3, XMM7

MOV EDX, [EBP + sommatoria]

ADDPS XMM0, [EDX + EBX]
ADDPS XMM1, [EDX + EBX + 16]
ADDPS XMM2, [EDX + EBX + 32]
ADDPS XMM3, [EDX + EBX + 48]

MOVAPS [EDX + EBX], XMM0
MOVAPS [EDX + EBX + 16], XMM1
MOVAPS [EDX + EBX + 32], XMM2
MOVAPS [EDX + EBX + 48], XMM3

;questo chiude forj3
MOV EDX, 0
MOV EAX, EBX
MOV EBX, dim
DIV EBX
MOV EBX, EAX

ADD EBX, 16
MOV EAX, [indice]
ADD EAX, elementiunrolling
CMP EBX, [length]
JL forj3

```

Forj3 scorre le coordinate (colonne) della corrente osservazione (riga), salva il contenuto di EAX $((p-i)*length*dim)$ in memoria di supporto: [indice].

Successivamente si sfrutta EDX per puntare a prima cella di Gj, e si moltiplica indice j (corrente colonna) per dim

NB

Questa procedura serve a risolvere la mancanza di registri, EBX verrà riutilizzato (dopo averlo diviso per dim, per contare il numero di colonne già scorse, poi verrà incrementato di 16 (per saltare gli indirizzi dei 16 elementi già letti) e moltiplicato nuovamente per dim all'inizio del ciclo

Spostiamo in XMM4,5,6,7 i 16 elementi di Gj del corrente passo di batch, a cui sommiamo indice EAX per accedere alla riga corretta

Aggiungiamo in parallelo epsilon ai valori di ogni colonna di Gj, successivamente ne calcoliamo la radice quadrata

Spostiamo [rate] (letto da input) nelle quattro posizioni di XMM0, e da XMM0 facciamo copia in parallelo su XMM1,2,3.

Dividiamo i 16 rate salvati per i 16 valori corrispondenti di Gj, successivamente leggiamo le 16 colonne corrispondenti di gj e le moltiplichiamo

A questo punto EBX viene riusato per puntare alla locazione di base di sommatoria, e implementare l'operazione $sommatoria += prodotto appena calcolato$, sempre mantenendo la corrispondenza fra colonne

Qui avviene la gestione di EBX descritta in precedenza

Equivalente in C

```

for(int p=i; p<=i+v-1;p++){
    for(int j=0;j<length;j++){
        indice = ((p-i) * length) + j;
        sommatoria[j]+=(rate/sqrt(Gj[indice]+eps))*gj[indice];
    }
}

```

forj4:

```
MOVAPS XMM2, [EAX + EDI]
MOVAPS XMM3, [EAX + EDI + 16]
MOVAPS XMM4, [EAX + EDI + 32]
MOVAPS XMM5, [EAX + EDI + 48]

DIVPS XMM2, [v]
DIVPS XMM3, [v]
DIVPS XMM4, [v]
DIVPS XMM5, [v]

MOVAPS XMM0, [EBX + EDI]
MOVAPS XMM1, [EBX + EDI + 16]
MOVAPS XMM6, [EBX + EDI + 32]
MOVAPS XMM7, [EBX + EDI + 48]

SUBPS XMM0, XMM2
SUBPS XMM1, XMM3
SUBPS XMM6, XMM4
SUBPS XMM7, XMM5

MOVAPS [EBX + EDI], XMM0
MOVAPS [EBX + EDI + 16], XMM1
MOVAPS [EBX + EDI + 32], XMM6
MOVAPS [EBX + EDI + 48], XMM7

;questo chiude il forj3
ADD ECX, 16
ADD EDI, elementunrolling
CMP ECX, [length]
JL forj4
```

Equivalente in C

```
//sottraggo a theta
for(int j=0;j<length;j++){
    theta[j]=theta[j]-sommatoria[j]/v;
}
```

Versione OMP Parallel

Valgono le considerazioni compiute per la versione di batch parallelizzata, analizziamo di seguito il codice prodotto in merito.

```
void metodoOPM2(int p, float* theta, float* osservazioni, int lenght, float* gj, float* Gj, float* y, int i){
    adagrad32Prod(p,p+2,theta, osservazioni, lenght, gj, Gj,y,i);
}

void metodoOPM1(int p, float* theta, float* osservazioni, int lenght, float* gj, float* Gj, float* y, int i){
    adagrad32Prod(p,p+1,theta, osservazioni, lenght, gj, Gj,y,i);
}

void metodo2(int i, int v, float* theta, float*osservazioni, int lenght, float*gj, float* Gj, float*y){
    #pragma omp paraller for
    for(int p=i;p<=i+v-2;p+=2){
        metodoOPM2(p, theta, osservazioni, lenght, gj, Gj, y, i);
    }
}

void metodo1(int indice, int i, float* theta, float*osservazioni, int lenght, float*gj, float* Gj, float*y){
    if(indice%2==1)
        metodoOPM1(indice, theta, osservazioni, lenght, gj, Gj, y, i);
}
```

I metodi iniziali servono a gestire correttamente il parallelismo e evitare vengano condivise fra thread delle variabili in maniera impropria.

Il metodo AdagradOmp alloca le strutture dati allo stesso modo della propria versione non OMP, e successivamente presenta il seguente corpo

```
for(int it=0;it<iter;it++){
    for(i=0; i<n; i=i+k){
        int j;
        int v;
        if(n-i>k)
            v=k;
        else
            v=n-i;

        indice=i+v-1;

        metodo2(i, v, theta, osservazioni, lenght, gj, Gj, y);
        metodo1(indice, i, theta, osservazioni, lenght, gj, Gj, y);

        for(int j=0;j<lenght;j++){
            sommatoria[j]=0.0;
        }

        int p=i;
        int pfin=i+v-1;
        aggiornamentoG(p, pfin, lenght, sommatoria, rate, Gj, gj);

        //sottraggo a theta
        for(j=0;j<lenght;j++){
            theta[j]=theta[j]-sommatoria[j]/v;
        }
    }
}

return theta;
```

Come avviene in batchOmp, vi è un meotod per analizzare con parallelismo tutte le osservazioni del corrente passo di batch (metodo2) e successivamente vi è un metodo per eseguire i calcoli necessari sulle osservazioni rimanenti;

difatti nel codice è specificato “quante righe” della matrice osservazioni gestisca ogni thread lanciato in parallelo, e bisogna gestire il caso in cui questo numero non sia sottomultiplo delle osservazioni per passo di batch, quindi rimangono osservazioni in più

`forp:` `MOV` `FDX`, `[n]` *forp* scorre le osservazioni di interesse per il metodo, inizializzando per ciascuna di esse `prodScal`

```
forj1:
    MOVAPS    XMM2, [EBX + EDI]
    MULPS     XMM2, [EDX + ECX]
    ADDPS     XMM1, XMM2
    MOVAPS    XMM3, [EBX + EDI + 16]
    MULPS     XMM3, [EDX + ECX + 16]
    ADDPS     XMM1, XMM3
    MOVAPS    XMM4, [EBX + EDI + 32]
    MULPS     XMM4, [EDX + ECX + 32]
    ADDPS     XMM1, XMM4
    MOVAPS    XMM5, [EBX + EDI + 48]
    MULPS     XMM5, [EDX + ECX + 48]
    ADDPS     XMM1, XMM5

;questo chiude il forj1
    ADD      ESI, 16
    ADD      EDI, elementiurolling
    ADD      ECX, elementiurolling
    CMP      ESI, [length]
    JL       forj1

    HADDPS   XMM1, XMM1
    HADDPS   XMM1, XMM1
```

Forj1 si occupa del calcolo di *prodScal*, come visto in precedenza

```
MOV EBX, [y]
MOV EDX, [p]
```

Dopo aver calcolato prodScal si esegue la differenza con la coordinata di y corrispondente all'osservazione

```
XOR EDI, EDI
IMUL EDI, EDX, dim
SUBSS XMM1, [EBX + EDI]
SHUFPS XMM1, XMM1, 00000000
```

```
MOV EDI, 0
MOV ESI, EDX
SUB ESI, [i]
IMUL ESI, [length]
IMUL ESI, ESI, dim
```

```
IMUL EDX, [length]
IMUL EDX, EDX, dim
```

```
MOV EAX, [gj]
MOV EBX, [osservazioni]
MOV ECX, [Gj]
```

forj2:

Forj2 aggiorna la singola riga di Gj, associata alla osservazione corrente

```
MOVAPS XMM0, XMM1
MOVAPS XMM2, XMM1
MOVAPS XMM4, XMM1
MOVAPS XMM6, XMM1
```

```
MULPS XMM0, [EBX + EDX]
MULPS XMM2, [EBX + EDX + 16]
MULPS XMM4, [EBX + EDX + 32]
MULPS XMM6, [EBX + EDX + 48]
```

```
MOVAPS [EAX + ESI], XMM0
MOVAPS [EAX + ESI + 16], XMM2
MOVAPS [EAX + ESI + 32], XMM4
MOVAPS [EAX + ESI + 48], XMM6
```

```
MULPS XMM0, XMM0
MULPS XMM2, XMM2
MULPS XMM4, XMM4
MULPS XMM6, XMM6
```

```
ADDPS XMM0, [ECX + ESI]
ADDPS XMM2, [ECX + ESI + 16]
ADDPS XMM4, [ECX + ESI + 32]
ADDPS XMM6, [ECX + ESI + 48]
```

```
MOVAPS [ECX + ESI], XMM0
MOVAPS [ECX + ESI + 16], XMM2
MOVAPS [ECX + ESI + 32], XMM4
MOVAPS [ECX + ESI + 48], XMM6
```

La parte mancante del codice C di riferimento è quella di aggiornamento di sommatoria, in funzione dei risultati prodotti.

Questa operazione avviene alla fine di ogni passo di batch, di conseguenza non si presta ad essere parallelizzata secondo la tecnica prescelta. Il codice nasm che compie l'aggiornamento di sommatoria è **aggiornamentoG** (segue codice)

forp2:

```
MOV EAX, [p]
SUB EAX, [i]
IMUL EAX, [length]
IMUL EAX, EAX, dim
MOV [indice], EAX
```

Forp2 calcola l'indice di riga corrente, come offset da applicare all'indirizzo di partenza di Gj

```
XOR EBX, EBX
MOV ECX, [gj]
```

forj3:

```
MOV [indice], EAX
MOV EDX, [Gj]
IMUL EBX, EBX, dim

MOVAPS XMM4, [EDX + EAX]
MOVAPS XMM5, [EDX + EAX + 16]
MOVAPS XMM6, [EDX + EAX + 32]
MOVAPS XMM7, [EDX + EAX + 48]

ADDPS XMM4, [epsilon]
ADDPS XMM5, [epsilon]
ADDPS XMM6, [epsilon]
ADDPS XMM7, [epsilon]

SQRTPS XMM4, XMM4
SQRTPS XMM5, XMM5
SQRTPS XMM6, XMM6
SQRTPS XMM7, XMM7

MOVSS XMM0, [rate]
SHUFPS XMM0, XMM0, 00000000

MOVAPS XMM1, XMM0
MOVAPS XMM2, XMM0
MOVAPS XMM3, XMM0

DIVPS XMM0, XMM4
DIVPS XMM1, XMM5
DIVPS XMM2, XMM6
DIVPS XMM3, XMM7

MOVAPS XMM4, [ECX + EAX]
MOVAPS XMM5, [ECX + EAX + 16]
MOVAPS XMM6, [ECX + EAX + 32]
MOVAPS XMM7, [ECX + EAX + 48]

MULPS XMM0, XMM4
MULPS XMM1, XMM5
MULPS XMM2, XMM6
MULPS XMM3, XMM7

MOV EDX, [sommatoria]
```

;questo chiude forj3

```
MOV EDX, 0
MOV EAX, EBX
MOV EBX, dim
DIV EBX
MOV EBX, EAX
```

```
ADD EBX, 16
MOV EAX, [indice]
ADD EAX, elementiunrolling
CMP EBX, [length]
JL forj3
```

;questo chiude forp2

```
INC ESI
MOV [p],ESI
CMP ESI, EDI
JL forp2
```

SGD Batch (64)

L'implementazione dell'algoritmo scaturisce dallo studio approfondito della richiesta e da una prima realizzazione in codice C.

```
double* sqdBatch(params* input, double* osservazioni, int lenght){  
    //start sqd  
    double* theta=(double*)get_block(sizeof(double), lenght);  
    int it=0;  
    int i;  
    double* y=input->y;  
    int iter=input->iter;  
    int n=input->n;  
    double rate=input->eta;  
    int k=input->k;  
  
    for(int i=0; i<lenght; i++){  
        theta[i]=0.0;  
    }  
    for(int it = 0; it<iter; it++){  
        double tmp[lenght];  
        for(i=0; i<n; i+=k){  
            for(int l=0; l<=lenght; l++){  
                tmp[l]=0.0;  
            }  
  
            int j;  
            double prodScal;  
            int v;  
            if(n-i>k){  
                v=k;  
            }  
            else  
                v=n-i;  
  
            for(int p=i; p<i+v; p++){  
                prodScal=0;  
  
                //prodotto scalare  
                for(j=0; j<lenght; j++){  
                    prodScal+=theta[j]*osservazioni[p*lenght+j];  
                }  
  
                //sottraggo yi  
                prodScal=prodScal-y[p];  
  
                //moltiplico per xi*  
                for(j=0; j<lenght; j++){  
                    tmp[j]+=osservazioni[p*lenght+j]*prodScal;  
                }  
            }  
  
            //sottraggo a theta  
            for(j=0; j<lenght; j++){  
                theta[j]=theta[j]-tmp[j]*rate/v;  
            }  
        }  
    }  
    return theta;  
}
```

Come approfonditamente spiegato in precedenza, ritroviamo qui l'implementazione dell'algoritmo nella versione che considera i dati come double. In seguito l'inizializzazione delle strutture dati e delle variabili, un for che esegue il numero di iterazioni richieste. Il codice sfrutta un array, azzerato, ad ogni iterazione che conserva il valore calcolato dalla sommatoria nella formula matematica.

Il *forP* è necessario per calcolare il prodotto scalare tra theta e le corrispettive osservazioni nel corrente passo di batch al fine di far convergere la soluzione. Questo proviene dal fatto che ad ogni iterazione aggiorniamo il vettore theta con il valore che aveva all'iterazione precedente in modo da minimizzare l'errore quadratico medio.

L'aggiornamento sfrutta i valori η e $\frac{1}{v}$ moltiplicati al calcolo della sommatoria.

Ottimizzazioni in Assembly

La prima ipotesi di implementazione era quella di trasferire tutto il codice dal linguaggio C a quello assembly sfruttando le tecniche di loop unrolling e loop vectorization. Abbiamo introdotto infatti un fattore di unrolling pari a 4 che, in sinergia con il parallelismo SIMD, ci ha permesso di leggere 4 elementi alla volta e quindi 16 elementi per ogni iterazione replicando 4 volte ogni operazione.

Dal fattore 4 di unrolling nasce l'esigenza di dover effettuare padding su dimensione 16. Al fine di non sforare la dimensione effettiva del vettore andiamo a riempire le celle mancanti della struttura dati fino a raggiungere il multiplo di 16 più vicino: così facendo riusciremo a leggere sempre correttamente tutti gli elementi di riga senza incorrere in celle poco significative o occupate da altri valori.

```
int dimPadding(int dimensioneReale){
    int d=dimensioneReale/16;
    int r=dimensioneReale%16;
    if(r==0) return dimensioneReale;
    else return (d+1)*16;
}
```

Riportiamo quindi la versione C dell'algoritmo appena descritto per poi andare ad analizzare l'implementazione in assembly.

```
extern void batch64(params* input, double* osservazioni, double* theta, int* lenght);
double* sqdBatch(params* input, int lenght){
    //start sqd
    lenght=dimPadding(lenght);
    double* osservazioni=input->xast;
    double* theta=(double*)get_block(sizeof(double), lenght);
    int iter=input->iter;

    for(int i=0; i<lenght; i++){
        theta[i]=0.0;
    }

    int* len = (int*)get_block(sizeof(int), 1);

    len[0] = lenght;
    for(int it = 0; it<iter; it++){
        batch64(input, osservazioni, theta, len);
    }
    return theta;
}
```

Andiamo quindi ad analizzare più in dettaglio il codice del file nasm relativo al metodo batch64 con repertorio AVX.


```

batch64:
; Sequenza di ingresso nella funzione

push    RBP                ; salva il Base Pointer
mov     RBP, RSP           ; il Base Pointer punta al Record di Attivazione corrente
pushaq  ; salva i registri generali

; PASSAGGIO DI LENGHT
MOVSD   XMM0, [RCX]
VEXTRACTPS EAX, XMM0, 0
MOV     [lengthB], EAX

; PASSAGGIO DI INPUT

MOV     RAX, [RDI + 24]
MOV     [nB], RAX

MOV     RAX, [RDI + 32]
MOV     [kB], RAX

MOV     RAX, [RDI+8]
MOV     [yB], RAX

VMOVSD  XMM7, [RDI+40]
VMOVSD  [rateB], XMM7

; PASSAGGIO DI THETA
MOV     [thetaB], RDX
MOV     [osservB], RSI
XOR     RAX, RAX

getmem  dim, [lengthB]      ; RAX non lo utilizziamo perche sara utilizzato da getmem

MOV     [indirizzotempB], RAX

XOR     RBX, RBX            ; RBX indice i del for dei passi di batch

foriB:

MOV     [iB], EBX
XOR     RSI, RSI            ; RSI indirizzo di partenza dei 4 float di interesse
XOR     RDI, RDI            ; RDI numero di valori che scorriamo in un ciclo, (indice i del for di azzeramento di tmp)
MOV     RAX, [indirizzotempB]

forlB:

VXORPD  YMM0, YMM0          ; YMM0 ho tmp
VMOVAPD [ RAX ], YMM0
VMOVAPD [ RAX + 32], YMM0
VMOVAPD [ RAX + 64], YMM0
VMOVAPD [ RAX + 96], YMM0
ADD     RAX, elementunrolling
ADD     EDI, 16
CMP     EDI, [lengthB]
JL      forlB

```

Nel repertorio AVX la lettura dei parametri risulta essere differente rispetto alla versione 32 la quale faceva utilizzo del repertorio SSE. In questo caso infatti i primi sei parametri interi (scorrendo l'elenco dei parametri da sinistra verso destra) vengono passati, rispettivamente, nei registri RDI, RSI, RDX, RCX, R8 ed R9. Ulteriori parametri interi vengono passati sullo stack. Andiamo in questo caso ad allocare tramite funzione **getmem** il vettore tmp il cui puntatore sarà restituito in RAX. Iniziamo quindi il *foriB* nel quale utilizziamo l'indice i in RBX (che alla prima iterazione sarà pari a zero e salvato in memoria tramite variabile "iB") e, tramite il ciclo *forlB* andiamo ad azzerare l'intera struttura dati al fine di poter calcolare correttamente il nuovo valore della sommatoria relativo all'iterazione corrente. Andiamo ora a calcolare il valore v, upper bound della sommatoria che, come da formula matematica, va da "i" ad "i+v". una volta fatto ciò convertiamo il valore in floating point (in modo da eseguire correttamente il rapporto finale) e lo salviamo in apposita variabile "vB". Calcolo quindi la somma "i+v" e lo salvo in una variabile "limiteB" in modo da poter utilizzare quest'ultimo per i confronti finali e capire quando ho eseguito il numero corretto di iterazioni e terminare il *forpB*. Il codice relativo a *forjB1* fa riferimento al presente codice C.

```

//prodotto scalare
for(j=0;j<length;j++)
    prodScal+=theta[j]*osservazioni[p*length+j];

```

	XOR	RCX, RCX	
	;CALCOLO DI V		
	MOV	ECX, [nB]	;In ECX inserisco il valore v, contatore di elementi nel corrente passo di batch
	SUB	ECX, EBX	
	CMP	ECX, [kB]	
	JLE	saltoB	
saltoB:	MOV	ECX, [kB]	
	VCVTSI2SD	XMM0, ECX	;convertire integer to float
	MOVSD	[vB], XMM0	
	MOV	EDX, EBX	;EDX indice p per scorrere gli elementi del corrente passo di batch faccio p=i
	MOV	ESI, EBX	
	ADD	ESI, ECX	;In ESI ho inserito i+v per il forp ;edx ho p e in esi ho i+v condizione di inizio del forp
	MOV	[limiteB], ESI	
forpB:	VXORPD	YMM1, YMM1	;YMM1 contiene prodScal
	MOV	EDI, 0	;EDI indice j del for del prodotto scalare
	MOV	ESI, 0	
	XOR	RCX, RCX	
	MOV	ECX, EDX	;metto in ECX il valore di p
	IMUL	ECX, [lengthB]	;multiplico per length
	IMUL	ECX, ECX, dim	;IMUL ci salva p*length*dim
	MOV	[pB], EDX	
	MOV	RBX, [thetaB]	
	MOV	RDX, [osservB]	
	MOV	[plenghtdimB], ECX	
forjB1:	ADD	RDX, [plenghtdimB]	
	VMOVPD	YMM2, [RBX]	
	VMULPD	YMM2, YMM2, [RDX]	
	VADDPD	YMM1, YMM2	
	VMOVPD	YMM3, [RBX + 32]	
	VMULPD	YMM3, YMM3, [RDX + 32]	
	VADDPD	YMM1, YMM3	
	VMOVPD	YMM4, [RBX + 64]	
	VMULPD	YMM4, YMM4, [RDX + 64]	
	VADDPD	YMM1, YMM4	
	VMOVPD	YMM5, [RBX + 96]	
	VMULPD	YMM5, YMM5, [RDX + 96]	
	VADDPD	YMM1, YMM5	
	;questo chiude il forj1		
	ADD	ESI, 16	
	ADD	RDX, elementiurolling	
	ADD	RBX, elementiurolling	
	CMP	ESI, [lengthB]	
	JL	forjB1	

Effettuiamo ora il calcolo $\text{prodScal} = \text{prodScal} - y[p]$ in modo da effettuare il calcolo relativo ad un'iterazione della sommatoria.

$$(\langle \Theta, \mathbf{x}_j^* \rangle - y_j)$$

Prepariamo adesso gli indici relativi al prossimo ciclo di for. Salvo il tutto in EDX $p * \text{length} * \text{dim}$ ovvero indice di riga*numero elementi di riga* numero di byte per elemento. Abbiamo rispettato la proprietà di unrolling andando di volta in volta ad ogni iterazione, di ogni ciclo di for, ad aggiornare i puntatori per gli accessi in memoria sommando un fattore chiamato “*elementiurolling*”. In questo caso infatti sarà pari a 128 ovvero 16 double.

```

VHADDPD YMM1, YMM1
VHADDPD YMM1, YMM1 ;nella prima posizione di YMM1 ho l'effettivo valore di prodScal

XOR R9, R9
MOV R9, [yB]

XOR RDX, RDX
XOR RBX, RBX

MOV EDX, [pB]

IMUL EDI, EDX, dim

MOV [auxB], EDI
ADD R9, [auxB]

VSUBSD XMM1, [R9] ;in YMM1 ho prodScal = prodScal - y[p]
VMOVSD [prodScalB], XMM1

MOV EDI, 0 ;EDI indice j del for del prodotto scalare
IMUL EDX, [lengthB] ;posso riutilizzare EDX tanto il valore dell'indice p e salvato nella variabile p
IMUL EDX, EDX, dim ;IMUL ci salva p*length*dim

MOV RBX, [osservB]
ADD RBX, RDX

MOV RAX, [indirizzotempB]

```

Nel forjB2 andiamo ad effettuare l'aggiornamento di tmp, ovvero salviamo quindi il calcolo effettuato dalla sommatoria. Il riferimento al codice C di tale operazione è:

```

//multiplico per xi*
for(j=0;j<length;j++){
    tmp[j]+=osservazioni[p*length+j]*prodScal;
}

```

forjB2:

```

VBROADCASTSD YMM0, [prodScalB]
VMULPD YMM0, [RBX]

VBROADCASTSD YMM2, [prodScalB]
VMULPD YMM2, [RBX + 32]

VBROADCASTSD YMM4, [prodScalB]
VMULPD YMM4, [RBX + 64]

VBROADCASTSD YMM6, [prodScalB]
VMULPD YMM6, [RBX + 96]

VADDPD YMM0, [RAX]
VADDPD YMM2, [RAX + 32]
VADDPD YMM4, [RAX + 64]
VADDPD YMM6, [RAX + 96]

VMOVAPD [RAX], YMM0 ;salvataggio in tmp dei valori calcolati, ovvero tutto ciò che sta a destra della sommatoria
VMOVAPD [RAX + 32], YMM2
VMOVAPD [RAX + 64], YMM4
VMOVAPD [RAX + 96], YMM6

;questo chiude il forj2
ADD EDI, 16
ADD RAX, elementiuinrolling
ADD RBX, elementiuinrolling
CMP EDI, [lengthB]
JL forjB2

XOR RBX, RBX

; questo chiude il forp
XOR RDX, RDX
MOV EDX, [pB]
MOV ESI, [limiteB]
ADD EDX, 1
CMP EDX, ESI
JL forpB

VMOVSD XMM0, [rateB]
VMOVSD XMM1, [vB]
VDIVSD XMM0, XMM1 ;questa è la variabile rapporto rate/v

VMOVSD [rapportoB], XMM0
VBROADCASTSD YMM0, [rapportoB]
VMOVAPD [rapportoB], YMM0

```

Tramite un'operazione di VBROADCASTSD ricopiamo il valore di prodScal, calcolato in precedenza, su tutte le celle di un registro YMM: in questo modo riusciremo ad effettuare le operazioni di moltiplicazione e somma su 4 double in parallelo. Dopo aver correttamente aggiornato il vettore tmp effettuiamo il calcolo del *rapporto* ovvero $\frac{rate}{v}$.

```

MOV     ECX, 0

forjB3:
MOV     RBX, [thetaB]
MOV     RAX, [indirizzotempB]

VMOVAPD YMM2, [RAX]
VMOVAPD YMM3, [RAX + 32]
VMOVAPD YMM4, [RAX + 64]
VMOVAPD YMM5, [RAX + 96]

VMULPD  YMM2, YMM2, [rapportoB]
VMULPD  YMM3, YMM3, [rapportoB]
VMULPD  YMM4, YMM4, [rapportoB]
VMULPD  YMM5, YMM5, [rapportoB]

VMOVAPD YMM0, [RBX]
VMOVAPD YMM1, [RBX + 32]
VMOVAPD YMM6, [RBX + 64]
VMOVAPD YMM7, [RBX + 96]

VSUBPD  YMM0, YMM2
VSUBPD  YMM1, YMM3
VSUBPD  YMM6, YMM4
VSUBPD  YMM7, YMM5
;salvataggio in theta dei valori calcolati

VMOVAPD [RBX], YMM0
VMOVAPD [RBX + 32], YMM1
VMOVAPD [RBX + 64], YMM6
VMOVAPD [RBX + 96], YMM7

;questo chiude il forj3
ADD     ECX, 16
ADD     RAX, elementiunrolling
ADD     RBX, elementiunrolling
CMP     ECX, [lengthB]
JL      forjB3

;ripristino gli indici v e i in modo da trovarli aggiornati al prossimo for
XOR     RBX, RBX
MOV     EBX, [iB]

; questo chiude il fori
ADD     EBX, [kB]
CMP     EBX, [nB]
JL      foriB

; Sequenza di uscita dalla funzione

popaq   rsp, rbp
mov     rbp, rbp
ret
; ripristina i registri generali
; ripristina lo Stack Pointer
; ripristina il Base Pointer
; torna alla funzione C chiamante

```

Infine andiamo ad aggiornare il valore del vettore theta con i nuovi valori calcolati. Il corrispondente frammento di codice C che replica tali istruzioni è:

```

//sottraggo a theta
for(i=0;i<length;i++)
    theta[i]=theta[i]-tmp[i]*rate/v;

```

PERCHE' NON FARE CACHING?

Dopo aver analizzato il problema e averlo interpretato, per fare caching avremmo potuto sfruttare il fatto che in un singolo passo di batch, il θ letto rimane invariato, scorrendo le varie osservazioni.

Per quanto riguarda le osservazioni, di esse non viene "riutilizzata" alcuna componente, ogni colonna di osservazione viene usata una volta, successivamente bisogna calcolare prodScal (che necessita lo scorrimento di TUTTE le coordinate dell'osservazione per essere corretta) e poi viene riutilizzata, quindi non si può fare caching sulle colonne di osservazioni.

Fare Caching sulle righe di osservazioni è altrettanto inutile, perché ogni osservazione differisce dalle altre, si potrebbe però pensare a fare caching su θ , in quanto ogni osservazione (di uno stesso passo di batch) accederà allo stesso θ .

Per fare ciò dovremmo selezionare un frammento delle colonne di osservazioni (per cui θ rimane fissato) e scorrere tutte le righe di osservazioni (non per intero, ma solo nell'intervallo del frammento selezionato).

Questa soluzione non è applicabile, in quanto il primo calcolo che bisogna fare per una determinata osservazione è quello di prodScal , che per essere calcolato (prima di sottrarre $y[p]$) deve aver cumulato il contributo di **tutte** le colonne della osservazione corrente, non possiamo quindi utilizzare in maniera utile "frammenti" di riga, per favorire caching.

Versione OMP Parallel

Grazie al parallelismo utilizzato nella versione OpenMP, è possibile individuare l'operazione più critica, che viene quindi migliorata con la seguente tecnica: l'iterazione sulle osservazioni del corrente passo di batch. È fondamentale individuare i componenti che non necessitano di eseguire in ordine, poiché si devono parallelizzare frammenti di codice che possono interfogliersi senza causare errori nello stesso. Non si possono parallelizzare iterazioni differenti, poiché ogni iterazione deve avvenire in funzione dei dati calcolati nella versione precedente. Inoltre, non si possono parallelizzare i passi di batch, perché ognuno deve avvenire in ordine, al fine di incrementare correttamente θ , su cui si baserà il passo di batch successivo. L'esecuzione delle iterazioni di *forP*, il ciclo che scorre le osservazioni del corrente passo di batch, è la componente di codice parallelizzabile. Ogni osservazione di fatti favorisce il calcolo di *prodScal*, ma quest'ultimo deve essere incrementato (in modo cumulativo, somma è ovviamente commutativa). Non è necessario (come operando) in nessuna operazione che l'osservazione successiva deve compiere.

Ispirandoci al meccanismo di gestione dei risultati delle singole osservazioni che abbiamo visto in Adagrad, realizziamo *tmp* come matrice, con numero di righe (pari al numero di osservazioni che scriveremo), dato dal passo di batch. Così facendo si esclude l'unico errore che il parallelismo potrebbe comportare (fatta eccezione di conflitti logici, date, operazioni indipendenti): l'accesso contemporaneo di più thread ad uno stesso indirizzo, che avverrebbe se *tmp* fosse array. Ciascun thread calcola i risultati parziali del corrente passo di batch e memorizza il risultato di ogni osservazione nella riga di *tmp*; in seguito si sommano i contributi delle osservazioni, sommando tutte le righe di *tmp*.


```

double* sqdBatch(params* input, int lenght){

    //start sqd
    double* osservazioni=input->xast;
    lenght=dimPadding(lenght);
    double* theta=(double*)get_block(sizeof(double), lenght);
    int it=0;
    int i;
    double* y=input->y;
    int iter=input->iter;
    int n=input->n;
    double rate=input->eta;
    int k=input->k;

    double* tmp=(double*)get_block(sizeof(double),k*lenght);

    for(int i=0;i<lenght;i++){
        theta[i]=0.0;
    }
    while(it<iter){
        for(i=0; i<n; i+=k){ //FOR dei passi di batch

            for(int l=0;l<k*lenght;l++){
                tmp[l]=0.0;

                int j;
                int v;
                if(n-i>k)
                    v=k;
                else
                    v=n-i;
                indice=i+v-1;

                Bmetodo2(i, v, theta, osservazioni, lenght, tmp, y);
                Bmetodo1(indice, i, v, theta, osservazioni, lenght, tmp, y);

                for(int j=0;j<lenght;j++){
                    for(int l=1;l<v;l++){
                        tmp[l]=tmp[l]*lenght+j;
                    }
                }

                double rapporto = rate/v;

                //sottraggo a theta
                for(j=0;j<lenght;j++){
                    theta[j]=theta[j]-tmp[j]*rapporto;
                }
            }
            it++;
        }
    }
    return theta;
}

```

Il metodo Bmetodo2, avvia la computazione parallela delle osservazioni del corrente passo di batch.

In funzione del grado di parallelismo introdotto (numero di osservazioni gestite da ogni thread), si determinano le osservazioni restanti (non gestite da thread) nel caso in cui la dimensione di batch non fosse multiplo esatto delle osservazioni analizzate dai singoli elementi

Si cumula sulla prima riga di tmp la sommatoria dei contributi di tutte le altre righe, infine si sottrae $tmp * rapporto$ a theta, come nella versione non parallela.

NB: Come si può notare dai codici che seguono, è stata scelto (in base alle

prove condotte) un numero di osservazioni per thread pari a 2. Questo parametro può essere aumentato, facendo in modo che un singolo thread si dedichi a più osservazioni, senza perdita di generalità nel ragionamento e senza intaccare il funzionamento del codice.

Ovviamente decrementando il numero di osservazioni per thread si aumenta l'efficienza, idealmente si arriva a far sì che ogni riga del passo di batch sia eseguita in parallelo, questa scelta non è nella pratica applicabile, non avendo un numero infinito di thread lanciabili in parallelo e avendo passi di batch con molte osservazioni.

I metodi che seguono sono necessari per applicare correttamente la direttiva di parallelismo pragma, e bisogna fare in modo che la direttiva sia inserita in cima a un for privo di for innestati, per evitare che agisca su altri for e parallelizzi in profondità.

```

extern void batch64Prod(int p, int pfin, int i, double* osservazioni, int lenght, double* y, double* tmp, double* theta);

void BmetodoOPM2(int p, double* theta, double* osservazioni, int lenght, double* tmp, double* y, int i){
    batch64Prod(p,p+2,i, osservazioni, lenght,y,tmp,theta);
}

void BmetodoOPM1(int p, double* theta, double* osservazioni, int lenght, double* tmp, double* y, int i){
    batch64Prod(p,p+1,i, osservazioni, lenght, y, tmp, theta);
}

void Bmetodo2(int i, int v, double* theta, double*osservazioni, int lenght, double*tmp, double*y){
    #pragma omp parallel for
    for(int p=i;p<=i+v-2;p+=2){
        BmetodoOPM2(p, theta, osservazioni, lenght, tmp, y, i);
    }
}

void Bmetodo1(int indice, int i, int v, double* theta, double*osservazioni, int lenght, double*tmp, double*y){
    if(indice%2==1)
        BmetodoOPM1(indice, theta, osservazioni, lenght, tmp, y, i);
}

```

Bmetodo2 lancia il parallelismo sulle iterazioni del corrente passo di batch, incrementando gli indici di riga di 2 elementi alla volta, di modo che ogni thread si riferisca a due osservazioni del corrente passo di batch. Richiama al suo interno batch64, metodo appositamente modificato per interessarsi delle osservazioni che vanno dall'indice p all'indice pfin (escluso).

Bmetodo1 non sfrutta invece il parallelismo, ma gestisce un'eventuale osservazione rimasta, nel caso in cui il passo di batch dovesse essere dispari (quindi non divisibile esattamente per 2)

È di seguito riportato il metodo batch64Prod scritto in assembly e richiamato dal codice C appena analizzato. I è necessario perchè matrice tmp ha numero di righe pari alla dimensione di batch, se vi accedessimo in base a p, cercheremmo una riga non presente (nel DB di prova ad esempio p arriva a 2000, ma con batch 20 ho tmp di venti righe, quindi solo prendendo righe date da p-i ottengo sempre un valore valido fra 0 e 19)

Dopo una corretta lettura dei parametri effettuiamo le operazioni del tutto speculari alla versione senza parallelizzazione. Andiamo infatti a calcolare il prodotto scalare della sommatoria.

```
batch64Prod:
; Sequenza di ingresso nella funzione

push    RBP          ; salva il Base Pointer
mov     RBP, RSP      ; il Base Pointer punta al Record di Attivazione corrente
pushaq   ; salva i registri generali

MOV     [p], RDI
MOV     [pfin], RSI
MOV     [i], RDX
MOV     [osservazioni], RCX
MOV     [lenght], R8
MOV     [y], R9
MOV     RAX, [RBP + 16]
MOV     [tmp], RAX
MOV     RAX, [RBP + 24]
MOV     [theta], RAX

forpB:
MOV     RDX, [p]
VXORPD  YMM1, YMM1    ; YMM1 contiene prodScal
XOR     RDI, RDI      ; RDI indice j del for del prodotto scalare
XOR     RSI, RSI
MOV     RCX, RDX      ; metto in RCX il valore di p
IMUL    RCX, [lenght] ; multiplico per lenght
IMUL    RCX, RCX, dim  ; IMUL ci salva p*lenght*dimB

MOV     RBX, [theta]
MOV     RDX, [osservazioni]

forj1B:
VMOVAPD YMM2, [RBX + RDI]
VMULPD  YMM2, YMM2, [RDX + RCX]
VADDPD  YMM1, YMM1, YMM2

VMOVAPD YMM3, [RBX + RDI + 32]
VMULPD  YMM3, YMM3, [RDX + RCX + 32]
VADDPD  YMM1, YMM1, YMM3

VMOVAPD YMM4, [RBX + RDI + 64]
VMULPD  YMM4, YMM4, [RDX + RCX + 64]
VADDPD  YMM1, YMM1, YMM4

VMOVAPD YMM5, [RBX + RDI + 96]
VMULPD  YMM5, YMM5, [RDX + RCX + 96]
VADDPD  YMM1, YMM1, YMM5

; questo chiude il forj1
ADD     RSI, 16
ADD     RDI, elementiuinrolling
ADD     RCX, elementiuinrolling
CMP     RSI, [lenght]
JL      forj1B
```

```
VHADDPD YMM1, YMM1, YMM1
VHADDPD YMM1, YMM1, YMM1
```

;nella prima posizione di XMM1 ho l'effettivo valore di prodScal

```
MOV RBX, [y]
MOV RDX, [p]
```

```
XOR RDI, RDI
IMUL RDI, RDX, dim
```

```
VSUBSD XMM1, XMM1, [RBX + RDI] ;in XMM1 ho prodScal = prodScal - y[p]
VMOVSQ [auxxxx], XMM1
VBROADCASTSD YMM1, [auxxxx]
```

```
XOR RDI, RDI ;EDI indice j del del prodotto scalare
MOV RSI, RDX
SUB RSI, [i]
IMUL RSI, [lenqht]
```

```
IMUL RSI, RSI, dim ;calcolo indice = p-i * lenqht * dim
```

```
IMUL RDX, [lenqht] ;posso riutilizzare EDX tanto il valore dell'indice p e salvato nella variabile p
IMUL RDX, RDX, dim ;IMUL ci salva p*lenqht*dim in EDX
```

```
MOV RAX, [tmp]
MOV RBX, [osservazioni]
```

forj2B:

```
VMOVAPD YMM0, YMM1
VMOVAPD YMM2, YMM1
VMOVAPD YMM4, YMM1
VMOVAPD YMM6, YMM1

VMULPD YMM0, YMM0, [RBX + RDX]
VMULPD YMM2, YMM2, [RBX + RDX + 32]
VMULPD YMM4, YMM4, [RBX + RDX + 64]
VMULPD YMM6, YMM6, [RBX + RDX + 96]
```

```
VMOVAPD [RAX + RSI], XMM0 ;salvataggio in tmp dei valori calcolati, ovvero tutto ciò che sta a destra della sommata
VEXTRACTF128 XMM0, YMM0, 1
VMOVAPD [RAX + RSI + 16], XMM0
```

```
VMOVAPD [RAX + RSI + 32], XMM2
VEXTRACTF128 XMM2, YMM2, 1
VMOVAPD [RAX + RSI + 48], XMM2
```

```
VMOVAPD [RAX + RSI + 64], XMM4
VEXTRACTF128 XMM4, YMM4, 1
VMOVAPD [RAX + RSI + 80], XMM4
```

```
VMOVAPD [RAX + RSI + 96], XMM6
VEXTRACTF128 XMM6, YMM6, 1
VMOVAPD [RAX + RSI + 112], XMM6
```

```
;questo chiude il forj2
ADD RDI, 16
ADD RSI, elementunrolling
ADD RDX, elementunrolling
CMP RDI, [lenqht]
JL forj2B
```

```
;questo chiude il forp
MOV RDX, [p]
INC RDX
MOV [p], RDX
MOV RSI, [pfin]
CMP RDX, RSI
```

Il resto delle operazioni sfrutta le stesse meccaniche descritte nella versione non parallelizzata, con la sostanziale differenza che il nuovo estremo superiore del ciclo *forpB* è adesso ovviamente pFin.

SGD Adagrad (64)

L'implementazione dell'algoritmo scaturisce dallo studio approfondito della richiesta e da una prima realizzazione in codice C.

```
double* sqdAdagrad(params* input, double* osservazioni, int lenght){
    //start sqd
    double* theta=(double*)get_block(sizeof(double), lenght);
    int it=0;
    int i;
    double* v=input->y;
    int iter=input->iter;
    int n=input->n;
    double rate=input->eta;
    int k=input->k;
    double eps=1E-8;

    double Gj[k * lenght];
    double qj[k * lenght];
    double sommatoria[lenght];

    for(int p1=0;p1<k;p1++){
        for(int p2=0;p2<lenght;p2++){
            Gj[p1 * lenght + p2]=0.0;
            qj[p1 * lenght + p2]=0.0;
        }
    }

    for(int it = 0; it<iter; it++){
        for(i=0; i<l; i=i+k){
            int j;
            double prodScal;
            int v;
            if(n-i>k)
                v=k;
            else
                v=n-i;

            for(int p=i; p<i+v;p++){
                prodScal=0;

                //prodotto scalare
                for(j=0;j<lenght;j++){
                    prodScal+=theta[j]*osservazioni[p*lenght+j];
                }

                //sottraggo yi
                prodScal=prodScal-v[p];

                //moltiplico per xi*
                for(j=0;j<lenght;j++){
                    indice = ((p-i) * lenght) + j;
                    qj[indice]=osservazioni[p*lenght + j]*prodScal;
                    Gj[indice]=Gj[indice]+qj[indice]*qj[indice];
                }
            }

            for(int j=0;j<lenght;j++){
                sommatoria[j]=0.0;
            }

            for(int p=i; p<i+v;p++){
                for(int j=0;j<lenght;j++){
                    indice = ((p-i) * lenght) + j;
                    sommatoria[j]+=(rate/sqrt(Gj[indice]+eps))*qj[indice];
                }
            }

            //sottraggo a theta
            for(j=0;j<lenght;j++){
                theta[j]=theta[j]-sommatoria[j]/v;
            }
        }
    }

    return theta;
}
```

Creiamo dapprima le strutture dati necessarie e nelle righe successive, viene descritto il calcolo effettuato per ogni singola iterazione.

Analogamente alla versione batch, troviamo un for di scorrimento delle iterazioni: al suo interno c'è un for che scorre i diversi passi di batch e infine, per ogni passo di batch, il for che ne scorre le osservazioni.

Per ogni osservazione, viene eseguito prodScal cambiando, contrariamente a quanto fatto in batch, l'aggiornamento delle strutture dati.

Sono presenti due matrici (linearizzate): **gj** e **Gj**, con il compito di rappresentare in ogni loro riga i risultati di una osservazione del corrente passo di batch. **gj** è l'esatta trasposizione di tmp (nel codice batch), cumula i risultati di una singola osservazione (del corrente passo di batch) e poi viene azzerata al successivo passo.

Gj è invece cumulativa, ogni sua riga contiene il contributo di tutte le osservazioni (di passi di batch precedenti, ma anche iterazioni precedenti) che corrispondevano alla riga stessa. Quanto descritto è evidente dalla descrizione dell'algoritmo fornita alla consegna del problema.

Ottimizzazioni in Assembly

Le ottimizzazioni compiute, la scelta delle strutture dati e delle tecniche di velocizzazione sono del tutto analoghe a quelle compiute per batch, sono altrettanto condivise le motivazioni del mancato caching.

Osserviamo quindi il codice assembly, concentrandoci sulle sole differenze sostanziali con batch.

```
MOV     RAX, [gj]
MOV     RBX, [osserv]
MOV     RCX, [Gj]

ADD     RBX, RDX
ADD     RAX, RSI
ADD     RCX, RSI

forj2:
VMOVPD  YMM0, YMM1      ;in a
VMOVPD  YMM2, YMM1
VMOVPD  YMM4, YMM1
VMOVPD  YMM6, YMM1

VMULPD  YMM0, [RBX]
VMULPD  YMM2, [RBX + 32]
VMULPD  YMM4, [RBX + 64]
VMULPD  YMM6, [RBX + 96]

VMOVPD  [RAX], YMM0      ;salv
VMOVPD  [RAX + 32], YMM2
VMOVPD  [RAX + 64], YMM4
VMOVPD  [RAX + 96], YMM6

VMULPD  YMM0, YMM0
VMULPD  YMM2, YMM2
VMULPD  YMM4, YMM4
VMULPD  YMM6, YMM6

VADDPD  YMM0, [RCX]
VADDPD  YMM2, [RCX + 32]
VADDPD  YMM4, [RCX + 64]
VADDPD  YMM6, [RCX + 96]

VMOVPD  [RCX], YMM0      ;salv
VMOVPD  [RCX + 32], YMM2
VMOVPD  [RCX + 64], YMM4
VMOVPD  [RCX + 96], YMM6

;questo chiude il forj2
ADD     EDI, 16
ADD     RAX, elementiurolling
ADD     RBX, elementiurolling
ADD     RCX, elementiurolling
CMP     EDI, [length]
JL      forj2
```

Dopo aver calcolato prodScal per ogni osservazione, vengono aggiornate le strutture dati Gj e gj, secondo le formule matematiche proprie dell'algoritmo.

Il calcolo di gj è lo stesso della struttura dati tmp (in batch), mentre Gj ha in ogni sua riga il quadrato della corrispondente riga in gj, sommato al valore precedente di Gj stesso.

Si noti come l'accesso alle matrici non debba dipendere dall'indice di riga "assoluto" della osservazione corrente (che va da 0 a n) ma dal suo indice relativo nel corrente passo di batch (che va da 0 a passo di batch, escluso), maniera simile a quanto avviene nella versione OMP.

```

; questo chiude il forp
XOR     RDX, RDX
XOR     RSI, RSI
MOV     EDX, [p]
MOV     ESI, [limite]
ADD     EDX, 1
CMP     EDX, ESI
JL      forp

XOR     RSI, RSI
XOR     RDI, RDI
MOV     RAX, [sommatoria]

forl:
VXORPD  YMM0, YMM0
VMOVAPD [RAX], YMM0
VMOVAPD [RAX + 32], YMM0
VMOVAPD [RAX + 64], YMM0
VMOVAPD [RAX + 96], YMM0
ADD     RAX, elementunrolling
ADD     EDI, 16
CMP     EDI, [length]
JL      forl

XOR     RSI, RSI
MOV     ESI, [i]
MOV     [p], ESI

forp2:
XOR     RAX, RAX
MOV     EAX, [p]
SUB     EAX, [i]
IMUL    EAX, [length]
IMUL    EAX, EAX, dim
; calcolo indice = p-i * length * dim e lo metto in EAX

MOV     [indice], EAX

MOV     RCX, [qj]
MOV     RDX, [Gj]

ADD     RDX, [indice]
ADD     RCX, [indice]

MOV     RAX, [sommatoria]

forj3:
XOR     RSI, RSI

VMOVAPD YMM4, [RDX]
VMOVAPD YMM5, [RDX + 32]
VMOVAPD YMM6, [RDX + 64]
VMOVAPD YMM7, [RDX + 96]
; qui abbiamo Gj

VADDPD  YMM4, [epsilon]
VADDPD  YMM5, [epsilon]
VADDPD  YMM6, [epsilon]
VADDPD  YMM7, [epsilon]

```

Forj3 esegue la formula che troviamo alla destra della sommatoria, quella che ci consentirà

$$\Theta := \Theta - \frac{1}{\nu} \sum_{j=i}^{i+\nu-1} \frac{\eta}{\sqrt{G_j + \epsilon}} g_j$$

successivamente di aggiornare correttamente theta. Per fare ciò leggiamo sempre 16 elementi per volta di **Gj** e li sommiamo ad una quantità *epsilon*. Una volta fatto ciò eseguiamo, seguendo la formula matematica, la radice quadrata e la divisione di quest'ultima con eta. A fine *forj3* moltiplichiamo questo rapporto per **gj** e salviamo tutto all'interno della struttura dati **sommatoria**.


```

VSQRTPD YMM4, YMM4
VSQRTPD YMM5, YMM5
VSQRTPD YMM6, YMM6
VSQRTPD YMM7, YMM7

VBROADCASTSD YMM0, [rate]

VMOVAPD YMM1, YMM0
VMOVAPD YMM2, YMM0
VMOVAPD YMM3, YMM0

VDIVPD YMM0, YMM4
VDIVPD YMM1, YMM5
VDIVPD YMM2, YMM6
VDIVPD YMM3, YMM7

VMOVAPD YMM4, [RCX] ;qui abbiamo qj
VMOVAPD YMM5, [RCX + 32]
VMOVAPD YMM6, [RCX + 64]
VMOVAPD YMM7, [RCX + 96]

VMULPD YMM0, YMM4
VMULPD YMM1, YMM5
VMULPD YMM2, YMM6
VMULPD YMM3, YMM7

VADDPD YMM0, [RAX] ;qui abbiamo sommatoria
VADDPD YMM1, [RAX + 32]
VADDPD YMM2, [RAX + 64]
VADDPD YMM3, [RAX + 96]

VMOVAPD [RAX], YMM0
VMOVAPD [RAX + 32], YMM1
VMOVAPD [RAX + 64], YMM2
VMOVAPD [RAX + 96], YMM3

;questo chiude forj3
ADD ESI, 16
ADD RAX, elementiunrolling
ADD RCX, elementiunrolling
ADD RDX, elementiunrolling
CMP ESI, [length]
JL forj3

;questo chiude forp2
XOR RDI, RDI
MOV EDI, [limite]
XOR RSI, RSI
MOV ESI, [p]
ADD ESI, 1
MOV [p], ESI
CMP ESI, EDI
JL forp2

```

Ultimo ciclo ci consente di aggiornare correttamente il valore di **theta** sottraendo al valore calcolato nell'iterazione precedente, ciò che abbiamo finora calcolato e salvato nella struttura dati **sommatoria**.

forj4:

```
MOV    RBX, [theta]
MOV    RAX, [sommatoria]
```

```
VMOVAPD YMM2, [RAX]
VMOVAPD YMM3, [RAX + 32]
VMOVAPD YMM4, [RAX + 64]
VMOVAPD YMM5, [RAX + 96]
```

```
VDIVPD  YMM2, [v]
VDIVPD  YMM3, [v]
VDIVPD  YMM4, [v]
VDIVPD  YMM5, [v]
```

```
VMOVAPD YMM0, [RBX]
VMOVAPD YMM1, [RBX + 32]
VMOVAPD YMM6, [RBX + 64]
VMOVAPD YMM7, [RBX + 96]
```

```
VSUBPD  YMM0, YMM2
VSUBPD  YMM1, YMM3
VSUBPD  YMM6, YMM4
VSUBPD  YMM7, YMM5
```

;salvataggio in theta dei valori calcolati

```
VMOVAPD [RBX], YMM0
VMOVAPD [RBX + 32], YMM1
VMOVAPD [RBX + 64], YMM6
VMOVAPD [RBX + 96], YMM7
```

;questo chiude il forj4

```
ADD     ECX, 16
ADD     RAX, elementiunrolling
ADD     RBX, elementiunrolling
CMP     ECX, [length]
JL      forj4
```

;ripristino gli indici v e i in modo da trovarli aggiornati al prossimo for

```
XOR     RBX, RBX
MOV     EBX, [i]
```

; questo chiude il fori

```
ADD     EBX, [k]
CMP     EBX, [n]
JL      fori
```

; Sequenza di uscita dalla funzione

```
popaq
mov     rsp, rbp
pop     rbp
ret
```

; ripristina i registri generali
; ripristina lo Stack Pointer
; ripristina il Base Pointer
; torna alla funzione C chiamante

Versione OMP Parallel

Valgono le considerazioni compiute per la versione di batch parallelizzata, analizziamo di seguito il codice prodotto in merito.

```
extern void adagrad64Prod(int p, int pfin, double* theta, double* osservazioni, int lenght, double* qj, double* Gj, double* y, int i);
extern void aggiornamentoG(int p, int pfin, int lenght, double* sommatoria, double rate, double* Gj, double* qj);

void metodoOPM2(int p, double* theta, double* osservazioni, int lenght, double* qj, double* Gj, double* y, int i){
    //adagrad64Prod(p,p+2,theta, osservazioni, lenght, qj, Gj,y,i);
    for(int x = p; x<p+2;x++){
        double prodScal=0;
        //prodotto scalare
        for(int j=0;j<lenght;j++){
            prodScal+=theta[j]*osservazioni[x*lenght+j];
        }
        //sottraggo yi
        prodScal=prodScal-y[x];

        //moltiplico per xi*
        for(int j=0;j<lenght;j++){
            indice=(x-i)*lenght+j;
            qj[indice]=osservazioni[x*lenght+j]*prodScal;
            Gj[indice]+=qj[indice]*qj[indice];
        }
    }
}

void metodoOPM1(int p, double* theta, double* osservazioni, int lenght, double* qj, double* Gj, double* y, int i){
    //adagrad64Prod(p,p+1,theta, osservazioni, lenght, qj, Gj,y,i);
    double prodScal=0;
    //prodotto scalare
    for(int j=0;j<lenght;j++){
        prodScal+=theta[j]*osservazioni[p*lenght+j];
    }
    //sottraggo yi
    prodScal=prodScal-y[p];

    //moltiplico per xi*
    for(int j=0;j<lenght;j++){
        indice=(p-i)*lenght+j;
        qj[indice]=osservazioni[p*lenght+j]*prodScal;
        Gj[indice]+=qj[indice]*qj[indice];
    }
}

void metodo2(int i, int v, double* theta, double*osservazioni, int lenght, double*qj, double* Gj, double*y){
    #pragma omp parallel for
    for(int p=i;p<=i+v-2;p+=2){
        metodoOPM2(p, theta, osservazioni, lenght, qj, Gj, y, i);
    }
}

void metodo1(int indice, int i, double* theta, double*osservazioni, int lenght, double*qj, double* Gj, double*y){
    metodoOPM1(indice, theta, osservazioni, lenght, qj, Gj, y, i);
}
```

I metodi iniziali servono a gestire correttamente il parallelismo e evitare vengano condivise fra thread delle variabili in maniera impropria.

Il metodo AdagradOmp alloca le strutture dati allo stesso modo della propria versione non OMP, e successivamente presenta il seguente corpo.


```

for(int it=0; it<iter; it++){
    for(i=0; i<n; i=i+k){

        int j;
        int v;
        if(n-i>k)
            v=k;
        else
            v=n-i;

        indice=i+v-1;

        metodo2(i, v, theta, osservazioni, lenght, qj, Gi, y);
        metodo1(indice, i, theta, osservazioni, lenght, qj, Gi, y);

        for(int j=0; j<lenght; j++){
            sommatoria[j]=0.0;

            int p=i;
            int pfin=i+v-1;

            for(int p=i; p<i+v; p++){
                for(int j=0; j<lenght; j++){
                    indice = ((p-i) * lenght) + j;
                    sommatoria[j]+=(rate/sqrt(Gi[indice]+eps))*qj[indice];
                }
            }

            //sottraggo a theta
            for(j=0; j<lenght; j++){
                theta[j]=theta[j]-sommatoria[j]/v;
            }
        }
    }
}
return theta;

```

Come avviene in batchOmp, vi è un metodo per analizzare con parallelismo tutte le osservazioni del corrente passo di batch (metodo2) e successivamente vi è un metodo per eseguire i calcoli necessari sulle osservazioni rimanenti;

Infatti nel codice è specificato “quante righe” della matrice osservazioni gestisca ogni thread lanciato in parallelo, e bisogna gestire il caso in cui questo numero non sia sottomultiplo delle osservazioni per passo di batch, quindi rimangano osservazioni in più

Analizziamo il codice nasm di **adagrad64Prod**, questo metodo riceve: p indice di osservazione di partenza, pfin (nel nostro caso p+2) indice di osservazione finale (analizzerà osservazioni da p a pfin), l'indice i del corrente passo di batch e tutte le strutture dati definite già in precedenza.

forp:

```
MOV     RDX, [p]
VXORPD  YMM1, YMM1           ;YMM1 contiene prodScal
XOR     RSI, RSI
XOR     RDI, RDI             ;EDI indice j del for del prodotto scalare
MOV     ECX, EDX             ;metto in ECX il valore di p
IMUL    ECX, [lenqht]        ;moltiplico per lenqht
IMUL    ECX, ECX, dim        ;IMUL ci salva p*lenqht*dim

MOV     [plenqhtdim], ECX

XOR     RBX, RBX
XOR     RDX, RDX

MOV     RBX, [theta]
MOV     RDX, [osservazioni]

ADD     RDX, [plenqhtdim]
```

forj1:

```
VMOVPD  YMM2, [RBX]
VMULPD  YMM2, YMM2, [RDX]
VADDPD  YMM1, YMM1, YMM2
VMOVPD  YMM3, [RBX + 32]
VMULPD  YMM3, YMM3, [RDX + 32]
VADDPD  YMM1, YMM1, YMM3
VMOVPD  YMM4, [RBX + 64]
VMULPD  YMM4, YMM4, [RDX + 64]
VADDPD  YMM1, YMM1, YMM4
VMOVPD  YMM5, [RBX + 96]
VMULPD  YMM5, YMM5, [RDX + 96]
VADDPD  YMM1, YMM1, YMM5

;questo chiude il forj1
ADD     ESI, 16
ADD     RDX, elementiurolling
ADD     RBX, elementiurolling
CMP     ESI, [lenqht]
JL      forj1
```

```
VHADDPD YMM1, YMM1
VHADDPD YMM1, YMM1           ;nella prima posizione di YMM1 ho l'effettivo valore di prodScal

XOR     R9, R9
XOR     RDX, RDX
XOR     RBX, RBX

MOV     R9, [y]

MOV     EDX, [p]
IMUL    EDI, EDX, dim

VSUBSD  XMM1, [R9 + RDI]     ;in XMM1 ho prodScal = prodScal - y[p]
VMOVSD  [aux], XMM1
```

forp scorre le osservazioni di interesse per il metodo, iniziando per ciascuna di esse *prodScal*

Forj1 si occupa del calcolo di *prodScal*, come visto in precedenza

Dopo aver calcolato *prodScal* si esegue la differenza con la coordinata di *y* corrispondente all'osservazione

VBROADCASTSD **YMM1, [aux]**

XOR **RDI, RDI**
XOR **RSI, RSI**
MOV **ESI, EDX**
SUB **ESI, [i]**
IMUL **ESI, [length]**
IMUL **ESI, ESI, dim**

IMUL **EDX, [length]**
IMUL **EDX, EDX, dim**

MOV **RAX, [qi]**
MOV **RBX, [osservazioni]**
MOV **RCX, [Gj]**

ADD **RBX, RDX**
ADD **RAX, RSI**
ADD **RCX, RSI**

forj2:

VMOVAPD **YMM0, YMM1**
VMOVAPD **YMM2, YMM1**
VMOVAPD **YMM4, YMM1**
VMOVAPD **YMM6, YMM1**

VMULPD **YMM0, YMM0, [RBX]**
VMULPD **YMM2, YMM2, [RBX + 32]**
VMULPD **YMM4, YMM4, [RBX + 64]**
VMULPD **YMM6, YMM6, [RBX + 96]**

VMOVAPD **[RAX], YMM0** ;salvataqg
VMOVAPD **[RAX + 32], YMM2**
VMOVAPD **[RAX + 64], YMM4**
VMOVAPD **[RAX + 96], YMM6**

VMULPD **YMM0, YMM0**
VMULPD **YMM2, YMM2**
VMULPD **YMM4, YMM4**
VMULPD **YMM6, YMM6**

VADDPD **YMM0, [RCX]**
VADDPD **YMM2, [RCX + 32]**
VADDPD **YMM4, [RCX + 64]**
VADDPD **YMM6, [RCX + 96]**

VMOVAPD **[RCX], XMM0** ;salv
VEEXTRACTF128 **XMM0, YMM0, 1**
VMOVAPD **[RCX + 16], XMM0**

VMOVAPD **[RCX + 32], XMM2**
VEEXTRACTF128 **XMM2, YMM2, 1**
VMOVAPD **[RCX + 48], XMM2**

Forj2 aggiorna la singola riga di G_j, associata alla osservazione corrente

```
VMOVAPD    [RCX + 64], XMM4  
VEXTRACTF128 XMM4, YMM4, 1  
VMOVAPD    [RCX + 80], XMM4
```

```
VMOVAPD    [RCX + 96], XMM6  
VEXTRACTF128 XMM6, YMM6, 1  
VMOVAPD    [RCX + 112], XMM6
```

; questo chiude il forj2

```
ADD    EDI, 16  
ADD    RAX, elementiunrolling  
ADD    RBX, elementiunrolling  
ADD    RCX, elementiunrolling  
CMP    EDI, [length]  
JL     forj2
```

; questo chiude il forp

```
XOR    RDX, RDX
```

```
MOV    EDX, [p]  
INC    EDX  
MOV    [p], EDX
```

```
XOR    RSI, RSI  
MOV    ESI, [pfin]  
CMP    EDX, ESI  
JL     forp
```

; Sequenza di uscita dalla funzione

```
popaq  
mov    rsp, rbp  
pop    rbp  
ret
```

Conclusioni

In conclusione, pur avendo mostrando le differenti implementazioni delle versioni batch e Adagrad in assembly utilizzando AVX abbiamo riscontrato un errore di approssimazione derivante dall'uso delle operazioni di tale repertorio. Ci è sembrato doveroso quindi, al fine di non inficiare una corretta progettazione e applicazione del parallelismo nei codici C-OMP, lasciare l'implementazione effettiva in linguaggio C e mostrare il codice assembly all'interno di tale relazione.

L'obiettivo di tale scelta è dimostrare di saper ragionare in ottica parallela anche con assembly (evitando race condition e scritture parallele) e validare l'algoritmo parallelo proposto, realizzandolo in C e mostrando come il risultato in quel caso risulti corretto e il codice non presenti errori concettuali che potrebbero causare errore ("segmentation fault").