Evolução de Instruções com Programação Genética Linear Paralela via MPI

Elivelton Botelho Pinheiro¹, Mateus Santana Gutemberg¹

¹Universidade Federal do Maranhão (UFMA) – CCET Departamento de Informática São Luís – MA – Brasil

{elivelton.botelho, mateus.gutemberg}@discente.ufma.br

Resumo. Este relatório descreve o desenvolvimento incremental de um sistema de Programação Genética Linear (PGL) com avaliação assíncrona paralela usando MPI, organizado em quatro etapas conforme o roteiro da disciplina.

Palavras-chave: Programação Genética Linear, MPI, Computação Paralela, Avaliação Assíncrona, Otimização Evolutiva

1. Introdução

A disciplina de Computação Paralela propôs o desenvolvimento de um programa de Programação Genética Linear (PGL) em quatro entregas incrementais, descritas no documento oficial do projeto. Este relatório consolida a experiência adquirida, decisões de design e resultados num único documento.

2. Etapa 1: Cromossomos e Função de Aptidão

2.1. Especificação da Linguagem Binária

Cada cromossomo é formado por um vetor inteiro de tamanho 16(representando os 16 bits), no entanto o tamanho pode aumentar dependendo da expressão de benchmark a ser calculada. 4 bits de opcode e 4 bits de operando. Os quatro registradores (R0-R3) são de 16 bits; R3 armazena o fitness.

3. Exemplo Básico em MPI

O código a seguir ilustra o uso mínimo da biblioteca MPI: cada processo descobre seu *rank*, o número total de processos e imprime uma mensagem.

Listing 1. Hello World paralelo com MPI

Compilação e execução.

```
$ mpicc hello_mpi.c -o hello_mpi
$ mpirun -np 4 ./hello_mpi
Olá do processo 0 de 4!
Olá do processo 1 de 4!
Olá do processo 2 de 4!
Olá do processo 3 de 4!
```

4. Funções Fundamentais

Nesta seção listamos, em ordem lógica, todas as funções implementadas no arquivo library.c, seguidas de comentários que destacam seus papéis, premissas e eventuais limitações. Além disso, também há todas as constantes utilizadas ao longo do programa.

4.1. Instruções Aritmético-Lógicas

4.1.1. add

```
int add(int regA, int regB) {
    return regA + regB;
}
```

Listing 2. Soma entre registradores

Soma valores de dois registradores e devolve o resultado. Implementação direta em uma linha.

4.1.2. sub

```
int sub(int regA, int regB) {
   return regA - regB;
}
```

Listing 3. Subtração

Subtrai regB de regA.

4.1.3. mult

```
int mult(int regA, int regB) {
    return regA * regB;
}
```

Listing 4. Multiplicação

Multiplicação simples.

4.1.4. mov

```
int mov(int value, int x) {
    return value; /* par metro x apenas placeholder */
}
```

Listing 5. Movimenta valor

Copia o valor para o registrador destino; o segundo argumento existe apenas para manter a assinatura uniforme.

4.1.5. increment / decrement

Listing 6. Incremento e decremento

Executam pós-incremento/pós-decremento. Se o comportamento desejado for o valor já atualizado, trocar por ++reg / --reg.

4.1.6. greater_than/less_than

```
int greater_than(int regA, int regB) {
    return (regA > regB) ? TRUE : FALSE;
}
int less_than(int regA, int regB) {
    return (regA < regB) ? TRUE : FALSE;
}</pre>
```

Listing 7. Comparações

Retornam TRUE ou FALSE conforme a comparação aritmética.

4.1.7. module

```
int module(int regA, int regB) {
   return regA % regB;
}
```

Listing 8. Módulo

Operação de resto da divisão inteira. **Observação:** não há verificação de divisor zero.

4.1.8. and_function

```
int and_function(int regA, int regB) {
    return (regA == 1 && regB == 1) ? 1 : 0;
}
```

Listing 9. AND lógico simplificado

Implementa AND lógico específico para bits unitários.

4.2. Operadores do Algoritmo Genético

4.2.1. double_to_bin

Listing 10. Quantização dos genes

Converte cada gene real (0-1) em bit usando limiar 0.5.

4.2.2. mutation

```
void mutation(Chromosome* c, int n_instr){
   int idx = rand() % (n_instr * 4);
   c->bin_arr[idx] ^= 1;  /* inverte o bit */
}
```

Listing 11. Mutação de 1 bit

Inverte um único bit aleatório por cromossomo.

4.2.3. crossover

```
Chromosome crossover(Chromosome* parent1, Chromosome* parent2
      → , int n_instructions) {
      Chromosome child;
       child.bin_arr = malloc(sizeof(int) * parent1->size);
       child.double arr = malloc(sizeof(double) * parent1->size)
          \hookrightarrow ;
       child.fitness = 8;
       child.size = parent1->size;
       if(parent1->fitness > parent2->fitness) {
           for(int i = 0; i < parent1->size; i++) {
               child.bin_arr[i] = parent1->bin_arr[i];
               child.double_arr[i] = parent1->double_arr[i];
10
11
       }else{
           for(int i = 0; i < parent2->size; i++) {
               child.bin_arr[i] = parent2->bin_arr[i];
14
               child.double_arr[i] = parent2->double_arr[i];
15
16
17
       int j = n_instructions * 2;
       for(int i = 0; i < n_instructions * 2; i++) {</pre>
           child.bin_arr[i] = parent1->bin_arr[i];
           child.bin_arr[j] = parent2->bin_arr[j];
21
22
           child.double_arr[i] = parent1->double_arr[i];
           child.double_arr[j] = parent2->double_arr[j];
           j++;
26
       return child;
27
```

Listing 12. Cruzamento elitista

Copia integralmente o pai com melhor fitness e, em seguida, sobrescreve metade dos genes iniciais/finais para criar diversidade.

4.2.4. selection

```
Chromosome selection(Population* pop) {

int max_pop = pop->size;

int num_instructions = pop->e->num_instructions;

int index_chosen_parent = rand() % max_pop; //index

chosen parent(from 0 to 9)

int attempts = 15;

while(pop->chromosomes[index_chosen_parent].fitness <= (2)

num_instructions) && attempts < 50) {

index_chosen_parent = rand() % max_pop;

attempts++;
```

Listing 13. Seleção em torneio estocástico

Escolhe um pai cujo fitness seja razoável, evitando indivíduos muito fracos.

4.2.5. fitness_func

```
void fitness_func(Population* pop) {
       Chromosome* chrom_pop = pop->chromosomes;
2
       int num_pop = pop->size;
       int num_instructions = pop->e->num_instructions;
       char* perfect_indiv = malloc(sizeof(char) * (
          → num_instructions * 4 + 1));
       for(int i = 0; i < num_instructions; i++) {</pre>
           if(i == 0)
           sprintf(perfect_indiv, "%s", pop->e->Instruc_arr[i].
              \hookrightarrow code);
           sprintf(perfect_indiv + (4 * i), "%s", pop->e->
              → Instruc_arr[i].code);
11
       for(int i = 0; i < num_pop; i++) {</pre>
12
           chrom pop[i].fitness = 4 * num instructions;
13
           for(int j = 0; j < num_instructions * 4; j++) {</pre>
               if((chrom_pop[i].bin_arr[j] + '0') !=
                  → perfect_indiv[j]) {
                   chrom_pop[i].fitness -= 1;
16
               }
17
           }
18
       pop->best_fitness = pop->chromosomes[0].fitness;
       for(int i = 1; i < pop->size; i++) {
21
           if (pop->best_fitness < pop->chromosomes[i].fitness) {
22
               pop->best_fitness = pop->chromosomes[i].fitness;
23
           }
       pop->best_chromosome = pop->chromosomes[0];
       for(int i = 1; i < pop->size; i++) {
27
           if (pop->best_chromosome.fitness < pop->chromosomes[i
              → l.fitness)
           pop->best_chromosome = pop->chromosomes[i];
```

31 }

Listing 14. Avaliação de aptidão

A função fitness, através de distância de Hammig, calcula o quão longe cada indivíduo/cromossomo está de ser perfeito. Nos dois benchmarks testados, o fitness perfeito é igual a 8 devido a se tratar de 2 instruções de 4 bits.

4.2.6. initialize_population

```
void initialize_population(Population* pop, int size) {
   for (int i = 0; i < pop->size; ++i) {
      pop->chromosomes[i].size = size;
      /* aloca vetores e sorteia valores */
}
}
```

Listing 15. População inicial aleatória

Preenche double_arr com números uniformes e deriva bin_arr coerente.

4.2.7. genetic_alg

```
void genetic_alg(Population* pop) {
       printf("inside_genetic_algorithm\n");
       int flag = TRUE;
       double mutation_rate = (double) rand() / RAND_MAX;
      pop->generation = 1;
      while(pop->generation < 50 && flag == TRUE) {</pre>
           printf("inside while \n");
           fitness_func(pop);
           print_pop_with_fitness(pop);
           if(pop->best_fitness == NUM_BITS * pop->e->
10
              → num_instructions) {
               printf("\n_A_perfect_chromosome_was_found_in_the_
11
                   → %d_generation!!\n", pop->generation);
               print_chromosome(&pop->best_chromosome);
               flag = FALSE;
13
           }else{
14
               Chromosome parents[2];
15
               for(int i = 0; i < pop->size; i++) {
                   parents[0] = selection(pop);
                   parents[1] = selection(pop);
                   pop->chromosomes[i] = crossover(&parents[0],
19
                       ⇔ &parents[1], pop->e->num_instructions);
                   mutation_rate = (double) rand()/RAND_MAX;
20
                    if (mutation_rate > 0.1 && mutation_rate <</pre>
21
                       \hookrightarrow 0.7) {
```

Listing 16. Loop principal do GA

Coordena avaliação, seleção, cruzamento e mutação por até 50 gerações ou até encontrar a solução perfeita .

5. Benchmarks de Avaliação

Cada benchmark representa uma *tarefa-alvo* que o cromossomo deve aprender a executar. As funções generate_F# criam um objeto Expression cuja sequência de instruções codifica a solução "perfeita" para o problema. A aptidão de cada indivíduo é avaliada comparando seu programa com a string binária desses opcodes—vide fitness_func na Seção 4.

5.1. Benchmark F1 – Soma Simples

Definição. D = A + B

```
Expression* generate_f1(){
       //sum, mov
2
      printf("\nInside_generate_f1\n");
      const char** ptr_f1 = f1;
      Expression* exp = malloc(sizeof(Expression));
      isMemoryAllocated(exp);
      exp->num_instructions = count_instructionsf1();
      exp->registers = malloc(sizeof(int) * NUM_REG);
      isMemoryAllocated(exp->registers);
      populate_instruc_arr(exp, ptr_f1);
10
      //sum
11
      exp->Instruc_arr[0].input_regs = malloc(sizeof(int*) *
12
          → NUM_INPUTS);
      exp->Instruc_arr[0].input_regs[0] = &exp->registers[0];
13
          → //registers[0] = regA
      exp->Instruc_arr[0].input_regs[1] = &exp->registers[1];
14
          \hookrightarrow //registers[1] = regB
      exp->Instruc_arr[0].output_reg = &exp->registers[0];
15
      //mov
17
      exp->Instruc_arr[1].input_regs = malloc(sizeof(int*) *
18
          → NUM_INPUTS);
      exp->Instruc_arr[1].input_regs[0] = &exp->registers[0];
19
          \hookrightarrow //registers[0] = regA
```

Listing 17. Função generate_f1

Explicação.

- 1. Aloca estrutura Expression e vetor de registradores (R0-R3).
- 2. Popula Instruc_arr com dois opcodes: 0000 (add) e 0011 (mov).
- 3. Configura ponteiros dos registradores de entrada/saída: R0=A, R1=B, resultado em R3=D.
- 4. O GA é considerado *perfeito* quando gera exatamente a string binária 0000011.

5.2. Benchmark F2 – Soma Condicional

```
Definição. D = (A + B > C) ? 1 : 0
```

Operações requeridas: add, greater_than, mov. O gerador segue o mesmo padrão de generate_f1, trocando o bloco de duas instruções por três:

```
add R0,R1 \rightarrow R0 greater_than R0,R2 \rightarrow R0 mov R0 \rightarrow R3
```

Como resultado, o cromossomo alvo possui 3 opcodes (0000 0110 0011).

5.3. Benchmark F3 – Módulo

```
Definição. D = A \mod B
```

Sequência mínima de duas instruções:

```
1. module R0,R1 -> R0
2. mov R0 -> R3
```

Opcodes alvo: 1000 0011.

5.4. Benchmark F4 – Incrementos Encadeados

Definição.

6. Execução do Programa

A Função main () orquestra todo o fluxo de execução — *do sorteio da população até a verificação final do cromossomo ótimo*. A Listagem 18 mostra o trecho relevante e o passo-a-passo é detalhado a seguir.

```
pop.chromosomes = malloc(sizeof(Chromosome)*pop.size);
       /* === Sele o do benchmark (hard-coded em 1) === */
      int answer = 1;
      switch (answer) {
          case 1:
               chromosome_size = 16;
                                                  /* 3 */
11
               initialize_population(&pop, chromosome_size);
12
               pop.e = generate_f1();
                                                  /* 4 */
13
                                                   /* 5 */
               genetic_alg(&pop);
14
15
               populate_registers(pop.e->registers, 2, 3, 4, 0);
               /* 6: compara o bit-a-bit + execu o real */
17
18
               break;
19
           /* demais cases reservados p/ F 2 F5 */
20
21
      return 0;
22
23
```

Listing 18. Função principal simplificada

- Semente do RNG. Garante reprodutibilidade das populações e operações GA (rand() é usado em initialize_population, mutation, selection e crossover).
- 2. **Alocação da população.** Cria um vetor de 50 cromossomos; cada um será preenchido em initialize_population() com genes aleatórios.
- 3. **Comprimento do cromossomo.** Para o benchmark F1 são 16 bits (2 instruções × 4 bits/opcode × 2 operandos).
- 4. Geração da expressão-alvo. generate_f1() devolve um ponteiro para Expression contendo a sequência perfeita add + mov. Nessa chamada, ponteiros dos registradores são antecipadamente ligados às entradas A, B e à saída D (vide Seção 5).
- 5. Loop Genético. genetic_alg(&pop) avalia a população; quando best_fitness == 8 (máximo para 2 instruções) a busca encerra antes da 50^a geração.
- 6. Validação funcional.
 - (a) Copia a string perfeita de opcodes para chrom_benchmark.
 - (b) Compara bit a bit com o cromossomo vencedor (best_chromosome).
 - (c) Executa cada instrução via ponteiro de função (ptr_to_func), atualizando o endereço apontado por output_reg.
 - (d) Ao final, imprime o valor de R3 (esperado: D=A+B com A=2 e $B=3\Rightarrow 5$).

Rotinas auxiliares.

• print_population() exibe genes em formato double e binário; útil para depuração visual.

- isMemoryAllocated() lança mensagem de erro caso a alocação via malloc() falhe.
- populate_instruc_arr() percorre instruc_list[] e replica metadados para a expressão, evitando *deep copies* de strings.
- print_registers_address() e print_instruc_arr() servem como "mapa" de ponteiros garantem que cada entrada/saída esteja corretamente ligada.

Observação sobre MPI. O cabeçalho <mpi.h> já foi incluído para compatibilidade com as etapas futuras; entretanto, no momento não há chamadas MPI dentro de main(). A paralelização será introduzida na Etapa 3 usando a topologia Mestre-Escravo descrita na Seção ??. Até lá, o código opera inteiramente em modo sequencial.

Referências