引言

如果两个内存访问会触碰一段相同的内存,且其中至少有一个是写操作,则认为它们之间存在依赖(即不是独立的)。

本文假定数组总是 row-major 的,考察如下形式的循环:

```
for (i1 = d1; i1 <= u1; i1 += s1) {
    for (i2 = d2; i2 <= u2; i2 += s2) {
        // 第 n 层循环
        for (in = dn; in <= un; in += sn) {
        // 循环体
        }
    }
}
```

- 第 k 层循环的迭代变量 i_k 的下界 d_k 、上界 u_k 均是外层迭代变量 $i_1, i_2, \cdots, i_{k-1}$ 的仿射 函数 (形如 $f(x_1, x_2, \cdots) = c_0 + c_1 x_1 + c_2 x_2 + \cdots$, 其中 c_0, c_1, c_2, \cdots 均为常量)
- 步长 Sk 为常量
- $u_k d_k$ 可整除 s_k
- 循环体内的数组访问 (形如 $\mathbf{a}[j_1,j_2,\cdots]$) 的索引 j_1,j_2,\cdots 均是外层迭代变量 i_1,i_2,\cdots 的 仿射函数
- 若 a 和 b 表示两个不同的数组,则 $a[\cdots]$ 与 $b[\cdots]$ 之间是独立的

数组访问依赖分析要解决的核心问题:

- (1)数组访问间是否独立
- (2)能否通过等效变换,将有依赖关系 的数组访问安排在一起

编译器 作各种变换都需要保持内存访问间的依赖。数组访问依赖分析可用于判断 Loop Interchange、Loop Vectorization 等许多变换的合法性;通过将有依赖关系的数组访问安排在一起,可以提升程序的时间/空间局部性,相互独立的部分也能并行。

下面看一个例子:

```
for (i = 1; i < 100; i += 1)
for (j = 0; j < i; j += 1)
```

$$a[j, i+1] = a[j, i] + 1$$

a[j, i+1] 与 a[j, i] 之间存在依赖。

作如下 Loop Interchange 变换以提升程序的空间局部性:

```
for (j = 0; j < 99; j += 1)
for (i = j + 1; i < 100; i += 1)
a[j, i+1] = a[j, i] + 1
```

注意:变换前后保持了依赖关系,但内层循环的不同执行之间已不存在依赖,从而可以并行处理 (按 j 将任务分割,交给一个核执行)。

数组访问的数学表述

若一个迭代变量 i 的下界为 d ,步长为 s ,可用一个新的归一化(即下界和步长均为 1) 迭代变量 $j=\frac{i-d+s}{s}$ 代替。如下所示:

for
$$(i = d; i \leftarrow U; i += S)$$

for
$$(j = 1; j \leftarrow (U - L + S) / S; j += 1)$$

 $i = j * S - S + L$

不失一般性,令迭代变量均为 归一化 的。

一个 n 层循环, i_k 为第 k 层循环的迭代变量, i_k 上界为 u_k ,称 $\mathbf{I} = [i_1, i_2, \cdots, i_n]^T$ 为迭代向量, \mathbf{I} 所有取值的集合为迭代空间。记 $\mathbf{U} = [u_1, u_2, \cdots, u_n]^T$,有 $\mathbf{U} - \mathbf{I} \geq \mathbf{0}$ 。因为 u_k 为 $i_1, i_2, \cdots, i_{k-1}$ 的仿射函数, $u_k - i_k$ 也为 \mathbf{I} 的仿射函数,从而 $\mathbf{U} - \mathbf{I}$ 可表示为 $\mathbf{B}\mathbf{I} + \mathbf{b}$ 。

一个静态数组访问 $a[j_1,j_2,\cdots,j_m]$,称 $[j_1,j_2,\cdots,j_m]^T$ 为访问向量。因为 j_k 为 I 的 仿射函数,访问向量可表示为 FI+f。

一个静态数组访问对应一个四元组 $\mathcal{F}=\langle F,f,B,b\rangle$,其表示一个映射 $I\mapsto FI+f,\ BI+b\geq 0$ 。I 的每一个取值对应一个动态数组访问。

看一个例子:

静态数组访问 a[i, i + j * 2 + 1] 对应:

$$F = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 1 & 2 \end{bmatrix} \quad f = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix} \quad B = \begin{bmatrix} -1 & 0 \\ 3 & -1 \end{bmatrix} \quad b = \begin{bmatrix} 100 \\ 0 \end{bmatrix}$$

判断数组访问间是否独立

两个静态数组访问 $\mathcal{F}_1 = \langle \mathbf{F}_1, \mathbf{f}_1, \mathbf{B}_1, \mathbf{b}_1 \rangle$ 、 $\mathcal{F}_2 = \langle \mathbf{F}_2, \mathbf{f}_2, \mathbf{B}_2, \mathbf{b}_2 \rangle$,它们访问同一个数组,可能位于不同的循环,且其中至少有一个是写操作。

若以下方程有解,则认为 F_1 、 F_2 之间存在依赖:

$$egin{aligned} F_1I_1+f_1&=F_2I_2+f_2\ B_1I_1+b_1&\geq 0\ B_2I_2+b_2&>0 \end{aligned}$$

上述方程的求解是典型的整数规划问题,可参阅相关资料,不再赘述。此类问题是 NP 完全问题,无法精确求解。实践中通常根据一系列启发式的依赖关系测试作出判断。

仿射划分

为了将有依赖关系的动态数组访问安排在一起,我们需要找到一个划分:若两个动态数组访问之间存在依赖,则它们应当属于同一个集合。

正式地,令 $j=\mathrm{CI}+c$ 给出 I 对应的动态数组访问集合的一个划分。我们希望找到 C_1 、 C_2 、 C_2 ,使得

$$egin{aligned} F_1I_1 + f_1 &= F_2I_2 + f_2 \ B_1I_1 + b_1 &\geq 0 &\Longrightarrow & C_1I_1 + c_1 &= C_2I_2 + c_2 \ B_2I_2 + b_2 &\geq 0 \end{aligned}$$

我们希望划分包含的元素尽量少,亦即 C 的秩应当尽量大。

上述问题的求解与整数规划类似,不再赘述。

可按照划分转换 I 对应的循环,使得 i_a 、 i_b 位于同一个循环,当且仅当 $Ci_a = Ci_b$,其中 i_a 、 i_b 属于 I 对应的迭代空间。

在分别转换 I_1 、 I_2 对应的循环后,再进行重排(即将具有相同 j 值的部分安排在一起)。

每一个仿射划分都可以分解为以下几种基本转换之叠加,每种基本转换对应一类对源码的简单修改。

1. Fusion

转换前:

划分:

$$C_1 = [1]$$
 $c_1 = [0]$ $C_2 = [1]$ $c_2 = [0]$

转换后:

2. Fission

转换前:

划分:

$$C_1 = [1]$$
 $c_1 = [0]$ $C_2 = [1]$ $c_2 = [0]$

转换后:

3. Re-indexing

转换前:

划分:

$$C_1 = [1]$$
 $c_1 = [0]$ $C_2 = [1]$ $c_2 = [-1]$

转换后:

```
if (N >= 1)
  X[1] = Y[0];
for (j = 1; j <= N - 1; j++)
  Y[j] = Z[j]
  X[j+1] = Y[j]
if (N >= 1)
  Y[N] = Z[N]
```

4. Scaling

转换前:

```
for (i = 1; i <= N; i++)
    Y[2*i] = Z[2*i];
for (i = 1; i <= 2*N; i++)
    X[i] = Y[i];</pre>
```

划分:

$$C_1 = [2]$$
 $c_1 = [0]$ $C_2 = [1]$ $c_2 = [0]$

转换后:

```
for (j = 1; j <= 2*N; i++)
if (j % 2 == 0)
Y[j] = Z[j]
X[j] = Y[j];</pre>
```

5. Reversal

转换前:

```
for (i = 1; i <= N; i++)

Y[N-i] = Z[i];

for (i = 1; i <= N; i++)
```

```
X[i] = Y[i];
```

划分:

$$C_1 = [-1]$$
 $c_1 = [N]$ $C_2 = [1]$ $c_2 = [0]$

转换后:

```
for (j = 1; j <= N; j++)
    Y[j] = Z[N-j];
    X[j] = Y[j];</pre>
```

6. Permutation

转换前:

划分:

$$\mathbf{C} = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix} \quad \mathbf{c} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix}$$

转换后:

7. Skewing

转换前:

```
for (i1 = 0; i1 <= N+M-1; i1++)
for (i2 = max(1, i1+N); i2 <= min(i1, M); i2++)</pre>
```

划分:

$$C = \begin{bmatrix} 1 & -1 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}$$
 $c = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix}$

转换后:

```
for (j1 = 1; j1 <= N; j1++)
for (j2 = 1; j2 <= M; j2++)
Z[j1, j2-j1] = Z[j1-1, j2-j1-1]
```

在 LLVM 中的应用

DependenceAnalysis pass 实现了基本的数组访问依赖分析,可用于依赖关系判断,也能进行简单的仿射划分。LoopFuse、LoopInterchange、LoopTiling 等 transformation pass 均需要 DependenceAnalysis 提供的信息才能工作。

在 MLIR 'affine' dialect 中,数组访问依赖分析的实现更加完备(因为在 MLIR 中数组访问的相关信息被完全保留了,而非像在 IR 中那样需要从 getelementptr 等指令反向推导出来),不仅支持依赖关系判断,更支持较复杂的仿射划分。MLIR 'affine' dialect 尤其适用于存在大量复杂的高维数组操作的场景,通过仿射划分自动分割出可以并行的部分,应用常常能因此得到成倍性能提升。

参考

- 1. Compilers: Principles, Techniques, & Tools, Second Edition. Jeffrey D. Ullman
- 2. Practical Dependence Testing. Goff, Kennedy, Tseng
- 3. https://mlir.llvm.org/docs/Dialects/Affine