## 代码优化与生成实验报告

胡基宸 521021910143

在本次实验的过程中,我们完成了矩阵转置的优化,当使用嵌套的两次转置的时候,会得到原本的矩阵,相当于没有转置。矩阵的转置运算是通过嵌套 for 循环实现的,而嵌套循环是影响程序运行速度的重要因素。因此,侦测到这种冗余代码并进行消除是十分必要的。

首先,我们用 getOperand 函数得到输入,用类型 Value 存储表示。

```
// TODO: Optimize the scenario: transpose(transpose(x)) -> x
// Step 1: Get the input of the current transpose.
// Hint: For op, there is a function: op.getOperand(), it returns the parameter of a TransposeOp and its type is mlir::Value.

/*

* Write your code here.

*

Value input = op.getOperand ();
```

然后,用 getDefiningOp 函数比较输入的 input 是否是我们需要优化的嵌套转置,如果是,就进行后续优化,如果不是,返回 failure()

```
// Step 2: Check whether the input is defined by another transpose. If not defined, return failure().
// Hint: For mlir::Value type, there is a function you may use:
// template<typename OpTy> OpTy getDefiningOp () const
// If this value is the result of an operation of type OpTy, return the operation that defines it

/*
    * Write your code here.
    * if () return failure();
    *
    */
auto inputOp = input.getDefiningOp<TransposeOp>();
if (!inputOp) return failure();
```

最后,我们用 replaceOp 函数将所有的 op, 也就是检测到嵌套转置的地方, 都转换成了 inputOp, 也就是原本的矩阵, 并返回 success(), 表示优化成功。

```
// step 3: Otherwise, we have a redundant transpose. Use the rewriter to remove redundancy.
// Hint: For mlir::PatternRewriter, there is a function you may use to remove redundancy:
// void replaceOp (mlir::Operation *op, mlir::ValueRange newValues)
// The first argument will be replaced by the second argument.

/*

* Write your code here.
*
*/
rewriter.replaceOp (op , {inputOp.getOperand()});
return success();
```

在完成上述代码优化功能后,运行测试用例 test\_13。test\_13 提供了一个冗余转置操作的实例,我们要求编译器能够通过代码优化去掉冗余的转置操作,输出优化后的结果。

对于 test 13 中的例子:

```
def transpose_transpose(x) {
   return transpose(transpose(x));
}

def main() {
   var a<2, 3> = [[1, 2, 3], [4, 5, 6]];
   var b = transpose_transpose(a);
   print(b);
}
```

执行以下指令,输出转换后的 pony dialect (即转换后的代码表示), 查看输出结果判断成功消除冗余转置。

执行以下指令查看未优化的输出,对比优化前后输出的差异,发现少了两次不必要的转置。

```
hjc@ubuntu:-/pony_compiler/build$ ../build/bin/pony ../test/test_13.pony -emit=mlir
module {
    pony.func private @transpose_(%arg0: tensor<*xf64>) -> tensor<*xf64> {
        %0 = pony.transpose_(%arg0: tensor<*xf64>) to tensor<*xf64>
        %1 = pony.transpose_(%arg0: tensor<*xf64>) to tensor<*xf64>
        %1 = pony.transpose_(%0: tensor<*xf64>) to tensor<*xf64>
        pony.return %1: tensor<*xf64>)
        pony.func @main() {
             %0 = pony.constant dense<[[1.000000e+00, 2.000000e+00, 3.000000e+00], [4.000000e+00, 5.000000e+00]]>: tensor<2x3xf64>
        %1 = pony.reshape_(%0: tensor<2x3xf64>) to tensor<2x3xf64>
        %2 = pony.generic_call @transpose_transpose(%1): (tensor<2x3xf64>) -> tensor<*xf64>
        pony.print %2: tensor<*xf64>
        pony.return
}
```

还可以利用不同指令,输出此测试用例在编译过程中出现的多种形式,例如,将.pony 文件转换为抽象语法树 AST:

或直接得到 pony 程序的运行结果,是否进行消除冗余不会影响运行结果, 发现运行结果与优化前一致。

```
hjc@ubuntu:~/pony_compiler/build$ ../build/bin/pony ../test/test_13.pony -emit=jit 1.000000 2.000000 3.000000 4.000000 5.000000 6.000000 hjc@ubuntu:~/pony_compiler/build$
```

本次代码量较少,主要是需要运用写好的 api 进行优化操作,对优化代码的操作有了更直观的理解。