Compiler Proj Part2 Report

小组成员及分工

谢欣彤、黄凯旋、赖其梁、向东伟

分工

谢欣彤: 前端处理部分

黄凯旋: 自动求导算法设计及初步实现

赖其梁:自动求导算法debug

向东伟:后端修改维护(左值下标化简)

设计思路及实现

本组作业延续Part 1的思路,对编译器前端及后端进行改造。

经过Part 1中完成的前端处理后,我们得到了一棵语法树,本阶段的任务是在这个基础上,增加pass生成新的表达式树,使其能够自动计算梯度。

Part 2任务的完成主要分为两步,第一步自顶向下遍历原语法树,生成与梯度相关的新表达式树;第二步进行左值下标的化简以满足题目的要求。

整个project过程中,我们借助lex工具完成了词法分析,借助yacc工具进行语法分析并建立了原始的adt,再通过多个pass完成了计算梯度及优化下标等任务,最终生成了目标c代码。

构建计算梯度的表达式树

算法

对于一个表达式树,考虑某个节点 y ,对应操作符为op,记其所有子节点为 x1 ,..., xn 。在表达式树求值的过程中,我们会自底向上先计算节点 x1 处的值 x1.va1 ,直到计算完 xn.va1 ,后利用这n个值来计算 y 节点的取值 y.va1 :

$$y. val = op(x_1. val, x_2. val, \cdots, x_n. val)$$

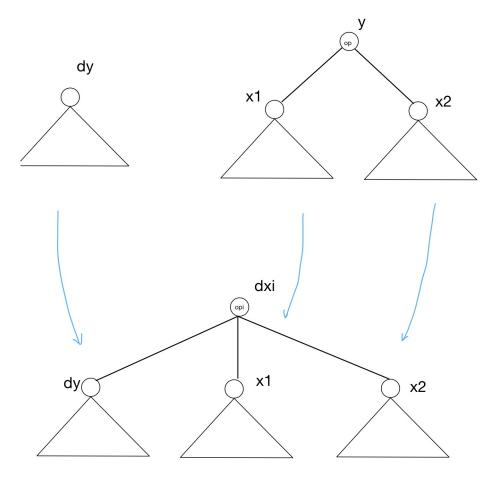
自动求导的过程如下:假设我们已有计算最终的函数值L对 y . val 的梯度 $\frac{\partial L}{\partial y.val}$ 的表达式树,记为 dy , 我们希望将梯度传递到子节点,也就是对每个 xi ,分别构造另一颗表达式树 dxi ,用于计算梯度 $\frac{\partial L}{\partial x..val}$ 。

利用链式求导法则, 我们有:

$$\frac{\partial L}{\partial x_i.\,val} = \frac{\partial L}{\partial y.\,val} \frac{\partial y.\,val}{\partial x_i.\,val}$$

其中 $\frac{\partial y.val}{\partial x_i.val}$ 这一项的表达式仅于依赖操作op,其取值则只依赖于 x1 ,..., xn 的取值。也就是说,我们可以构造另一个运算符op_i,其有n+1个输入,分别是 x1 ,..., xn 和 dop 的取值,输出则是梯度 $\frac{\partial L}{\partial x_i}$ 。这样,以op_i为根节点,将计算 x1 ,..., xn 和 dop 的表达式树作为子树连接到 op_i 上得到的树,就是所求的 dxi 。

如下图所示:



对于常见的操作符, 我们列出其求导算子如下:

- y = x1 + x2; dx1 = dy; dx2 = dy;
- y = x1 x2; dx1 = dy; dx2 = -dy;
- y = x1 * x2; dx1 = dy * x2; dx2 = dy * x1;
- y = x1 / x2; dx1 = dy / x2; dx2 = -x1 / (x2 * x2) * dy

构建示例

以case10为例。

A<8, 8>[i, j] = (B<10, 8>[i, j] + B<10, 8>[i + 1, j] + B<10, 8>[i + 2, j]) / 3.0; 可以构建表达式树如下:

表达式树的每一个节点都是一个运算符,其连接着若干个操作数。对运算符op,记对应的运算为 z = op(x,y),当给定最终输出关于 z 的梯度 $\frac{\partial L}{\partial z}$ 后,我们需要将梯度的信息沿着这个节点传递到表达式树的下端,也就是说,我们需要计算:

$$\frac{\partial L}{\partial x} = op1(x, y, \frac{\partial L}{\partial z}) = \frac{\partial L}{\partial z} * \frac{\partial z}{\partial x}$$

和

$$\frac{\partial L}{\partial y} = op2(x, y, \frac{\partial L}{\partial z}) = \frac{\partial L}{\partial z} * \frac{\partial z}{\partial y}$$

对于case10,假设我们已知最终的函数关于A的梯度dA, 对于根节点运算符 / ,记z=x/y,我们有

$$dx = dz/y$$

且

$$dy = -rac{x}{y^2}*dz$$

利用这两个法则,可以将梯度传递到根节点的两个儿子。其右边的儿子的梯度为 - $frac\{val(+)\}/\{3.0\}^2\ dA$ 。左边的儿子是另一个运算符 + ,利用求导法则,我们可以得到最终输出关于 + 节点的导数为dA/3.0。

接下来继续这个过程,将梯度沿着 + 节点传到表达式树的下端。对于 z=x+y 而言,我们有

$$dx = dz, dy = dz$$

利用这个简单的法则,我们知道,对于这个 + 的右儿子,有 dB = dA/3.0,添加上指标信息就是 dB[i+2,j] = dA[i,j]/3.0。对于这个 + 的左儿子,同样其梯度为 dA/3.0。再继续这个过程。对第二个 + ,继续将梯度传到左右儿子,分别得到 dB[i,j] = dA[i,j]/3.0和 dB[i+1,j] = dA[i,j]/3.0。

我们将梯度沿着表达式树传递到底端后,只需要看所有叶子节点,将所求的梯度**累加**起来即可。也就是先初始化 dB[i,j]=0,然后执行: dB[i,j] += dA[i,j]/3.0,dB[i+1,j] += dA[i,j]/3.0 和 dB[i+2,j] += dA[i,j]/3.0.

综上, 我们得到了三条累加式:

```
dB[i,j] += dA[i,j]/3.0
dB[i+1,j] += dA[i,j]/3.0
dB[i+2,j] += dA[i,j]/3.0
```

下一步,我们需要对表达式左端的指标进行化简。引入一个新的变量 u 并令 u=i+1,由于新变量 u 的引入,我们可以反过来将表达式中的一个变量用剩余的变量表示出来。这里只有 i 一个变量(而case6中有两个),我们计算出 i=u-1,并将其回代入该累加式的所有部分,得到 dB[u,j] += dA[u-1,j]/3.0。同时注意需要对 u 和 u-1 的取值范围进行推断。

左值下标的化简

我们通过在codegen之前,新增一趟对于表达式树的扫描并替换部分变量,来完成对左值下标的化简。 声明数据结构如下:

下标替换是在每个Stmt中发生的,因此我们为每个StmtNode声明一个vector<ReplacementNode>,放置需要替换的变量。

replace_check

这一函数完成对于表达式树的扫描并生成ReplacementNode。首先是扫描表达式树,识别出左值下标列表中的复杂表达式。由于复杂表达式不可预测,我们选择仅实现示例中的情况,即支持最多两个变量 目运算为加减法的情况。

选择好替换方案之后,需要计算替换变量的取值lowerBound和upperBound,这部分取值由两个取值 取交:

- 1. 替换变量的计算表达式所引入的范围
- 2. 替换变量所在下标的范围(张量形状)

codegen

我们在codegen阶段参考ReplacementNode,完成下标替换。主要需要修改三个点:

- 1. 生成loop时,循环变量的替换
- 2. 在多重loop内层,新增一个if,用于限制被替换变量的范围
- 3. 在复制表达式中替换相应变量

实验结果

```
Case 1 Success!
Case 2 Success!
Case 3 Success!
Case 4 Success!
Case 5 Success!
Case 6 Success!
Case 7 Success!
Case 8 Wrong answer
Case 9 Success!
Case 10 Success!
Totally pass 9 out of 10 cases.
Score is 14.25.
```

四只大四狗通力合作没有放弃最后的project,但为了不辱大四狗身份还是留下了一个WA的Case作为纪念。