图像分割的凸优化:实验报告

赵楷越 522031910803

2024年4月25日

1 优化问题中的目标函数和约束条件

为了进行图像的分割,我们需要找到最优的二进制变量,以最小化分割区域与真实区域之间的差异。这可以被描述为以下优化问题:我们希望找到一个最优的变量 x,使分割区域与其对应的真实区域之间的平方差之和最小化。因此得到目标函数如下,该优化问题要求最小化该目标函数。通过最小化这个目标函数,我们的目标是将圆从背景中分割出来。

Minimize
$$\sum_{i,j} (x_{i,j} \times image[i,j])^2 + \sum_{i,j} ((1-x_{i,j}) \times (1-image[i,j]))^2$$

约束条件如下,表示每个 $x_{i,j}$ 必须是 0 或 1,这样能反映了每个像素的分割选择。这个约束强制执行了分割的决策性质,使得每个像素要么是图形的一部分,要么是背景的一部分,不允许有中间值。这是一种凸优化的特殊情况,因为决策变量是整数,所以被称为整数规划。

$$x_{i,j} \in \{0,1\}$$
 for All Pixels (i,j)

2 代码实现的逻辑

在 CVXPY 中,我们通过 objective = cp.sum(cp.square(cp.multiply(image, x))) + cp.sum (cp.square(cp.multiply(1 - image, 1 - x))) 语句描述目标函数,其中 cp.mutiply 函数用于两个矩阵间对应位置元素的相乘;我们通过 x = cp.Variable((size, size), boolean = True) 语句来实现约束条件,能表示每个 $x_{i,j}$ 必须是 0 或 1;我们最后通过 problem = cp.Problem(cp.Minimize)

(objective)), $problem.solve(solver = cp.ECOS_BB)$, $optimal_x = x.value$ 三条语句,先后实现优化问题的定义(最小化问题),优化问题的解决(利用 ECOS_BB 求解器,支持布尔变量),最后获取了最优解 optimal_x。

```
# 假设image是已经给定的图像

x = cp.Variable((size, size), boolean=True) # 定义优化变量, boolean=True 表示这是一个二进制变量

# 目标函数是要将图像中的黑色区域和白色区域分开

objective = cp.sum(cp.square(cp.multiply(image,x))) + cp.sum(cp.square(cp.multiply(1 - image, 1 - x)))

# 定义优化问题

problem = cp.Problem(cp.Minimize(objective))

# 解決优化问题

problem.solve(solver=cp.ECOS_BB) # 使用 ECOS_BB 求解器, 支持布尔变量

# 获取最优解

optimal_x = x.value

# 可视化原始图像

plt.imshow(image, cmap='gray')

plt.show()

# 可视化最优解

plt.imshow(optimal_x.astype(float), cmap='gray')

plt.title('Background Image')

# plt.imshow()
```

3 结果与讨论

最终通过 matplotlib 绘制出图形的原始图像和分割后图像,又在圆形的基础上添加了正方形和三角形图像的分割测试。分割效果如下图所示,图像边界清晰,分割效果优秀。(正方形和三角形对应的 image 初始化代码也可以在上传的代码中查看到)

