双目三维重建

3190103683 张嘉浩

1. 实验要求

针对附件图像对(相机平行配置),编写代码实现双目三维重建过程,计算视差图。要求提供代码和结果视差图。

2. 实验步骤

NCC(Normalization Cross-Correlation),归一化相关性,用于归一化待匹配目标之间的相关程度。对于原始的图像内任意一个像素点(px,py) 构建一个 $n\times n$ 的邻域作为匹配窗口。然后对于目标相素位置(px+d,py) 同样构建一个 $n\times n$ 大小的匹配窗口,对两个窗口进行相似度度量,这里的d有一个取值范围。对NCC计算之前要对图像处理,也就是将两帧图像校正到水平位置,即光心处于同一水平线上,此时极线是水平的,否则匹配过程只能在倾斜的极线方向上完成。

$$ncc\left(I_{1},I_{2}
ight)=rac{\sum_{x}\left(I_{1}(x)-\mu_{1}
ight)\left(I_{2}(x)-\mu_{2}
ight)}{\sqrt{\sum_{x}\left(I_{1}(x)-\mu_{1}
ight)^{2}\sum_{x}\left(I_{2}(x)-\mu_{2}
ight)}}$$

- $I_1(x)$ 为原始图像的像素值
- μ₁为原始窗口内像素的均值
- $I_2(x)$ 为原始图像在目标图像上对应点位置在x方向上偏移d后的像素值
- μ₂为目标图像匹配窗口像素均值。

对于左图的每一待匹配点,取其window_size*window_size大小的邻域作为窗口(region A),在右图的同一水平极线上,在该点坐标的左侧一定范围内使用滑动窗口(region B)计算各点与待匹配点的NCC值,取最大NCC值对应的滑动步长作为视差值。

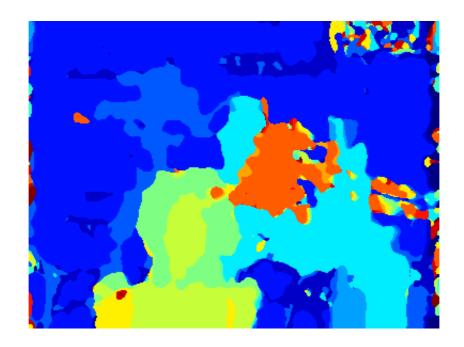
实现代码如下:

```
# 遍历范围内的所有视差值

for dis in range(steps):
    # 计算NCC
    filters.gaussian_filter(
        np.roll(norm_l, - dis - start) * norm_r, sigma, 0, s) # 和归一化
    filters.gaussian_filter(
        np.roll(norm_l, - dis - start) * np.roll(norm_l, - dis - start), sigma, 0, s_l)
    filters.gaussian_filter(norm_r * norm_r, sigma, 0, s_r) # 和反归一化
    depthmaps[:, :, dis] = s / np.sqrt(s_l * s_r)
```

3. 实验结果与讨论

在实验中我调整了多组窗口大小参数,发现窗口越大,图像噪声越少,但是细节丢失越多。最后将窗口大小调整为 25,得到如下所示图片:



附录: 源代码

3re.py

```
import cv2
import numpy as np
from scipy.ndimage import filters
# 读取图像
img_1 = cv2.imread("tsukuba_1.png", 0)
img_r = cv2.imread("tsukuba_r.png", 0)
# 设置大概的视差范围[start, start+steps-1]
steps = 15
start = 3
# NCC窗口大小
window_size = 25
# 计算视差图像
m, n = img_l.shape
# 计算等效高斯sigma值
sigma = (window_size-1)/8
# 初始化各数组
mean_1 = np.zeros((m, n))
mean_r = np.zeros((m, n))
s = np.zeros((m, n))
s_1 = np.zeros((m, n))
s_r = np.zeros((m, n))
```

```
# 保存深度信息的数组
depthmaps = np.zeros((m, n, steps))
# 计算平均值
filters.gaussian_filter(img_1, sigma, 0, mean_1)
filters.gaussian_filter(img_r, sigma, 0, mean_r)
# 归一化图像
norm_1 = img_1 - mean_1
norm_r = img_r - mean_r
# 遍历范围内的所有视差值
for dis in range(steps):
   # 计算NCC
   filters.gaussian_filter(
       np.roll(norm_l, - dis - start) * norm_r, sigma, 0, s) # 和归一化
   filters.gaussian_filter(
       np.roll(norm_1, - dis - start) * np.roll(norm_1, - dis - start), sigma, 0, s_1)
   filters.gaussian_filter(norm_r * norm_r, sigma, 0, s_r) # 和反归一化
   depthmaps[:, :, dis] = s / np.sqrt(s_l * s_r)
# 为每个点选取最佳匹配点并取其视差
res = np.argmax(depthmaps, axis=2) + start
# 绘制伪彩色视差图
res_plot = np.array((res-start)/(steps-1.0)*255.0, dtype=np.uint8)
res_plot = cv2.applyColorMap(res_plot, cv2.COLORMAP_JET)
cv2.imshow("depth", res_plot)
cv2.imwrite("depth_wd"+str(window_size)+".png", res_plot)
cv2.waitKey(0)
```