



深蓝学院  
shenlanxueyuan.com

# 三维点云处理 第一期第六章作业讲评



主讲人 王对武



- 评阅细则
- 作业1 画出PR曲线
- 作业2 计算VoxelNet的Conv3D输出维度（P55）

- 优秀：

- 通过深度学习网络检测物体，得到的P-R curve正确（单个分类也可以）

- 良好：

- P-R curve正确，但没有跑检测网络；

- 不及格：

- 没做出来或者P-R curve是一条直线；

# 作业1 画出P-R曲线

## 作业步骤

### 1、编译evaluate\_object\_3d\_offline.cpp文件

- git clone [https://github.com/prclibo/kitti\\_eval.git](https://github.com/prclibo/kitti_eval.git)
- g++ -O3 -DNDEBUG -o evaluate\_object\_3d\_offline evaluate\_object\_3d\_offline.cpp
- sudo apt-get install gnuplot
- sudo apt-get install texlive-extra-utils

### 2、下载KITTI Object Detection 数据集开发包中的“readme”文件

- Devkit & training labels

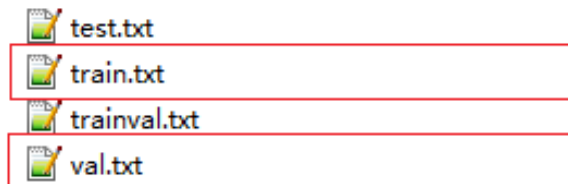
<https://pan.baidu.com/s/11BprKZUrHPTQkfPJd0AbwA> 提取码: 74uy

# 作业1 画出P-R曲线

## 作业步骤

### 3、下载数据集分类文件

3. Divide the KITTI Object Detection into training and validation sets
- [KITTI train/val split used in 3DOP/Mono3D/MV3D](#)
  - “train.txt” for training, “val.txt” for testing, ignore the ‘



### 4、生成物体检测结果

- 方式1：用任一开源3D物体检测网络，检测得到分类结果
- 方式2：对GT进行修改，模拟方式1的输出结果

# 作业1 画出P-R曲线

## 4、生成物体检测结果

### ●方式1：深度学习网络

PointNet、VoxelNet、PointRCNN、PointPillars等

目录构建

```
PointRCNN
├── data
│   └── KITTI
│       ├── ImageSets
│       ├── object
│       │   ├── training
│       │   │   └── calib & velodyne & label_2 & image_2
│       │   └── testing
│       │       └── calib & velodyne & image_2
├── lib
├── pointnet2_lib
└── tools
```

```
└─ KITTI_DATASET_ROOT
   ├── training <-- 7481 train data
   │   ├── image_2 <-- for visualization
   │   ├── calib
   │   ├── label_2
   │   ├── velodyne
   │   └── velodyne_reduced <-- empty directory
   └── testing <-- 7580 test data
       ├── image_2 <-- for visualization
       ├── calib
       ├── velodyne
       └── velodyne_reduced <-- empty directory
```

# 作业1 画出P-R曲线

## 4、生成物体检测结果

- 方式2：人工修改GT
  - 复制一个或多个GT
  - 添加置信度
  - 朝向角ry, 长宽高h, w, l, 坐标tx, ty, tz

```
Car 0.00 0 -1.58 586.89 171.29 613.75 197.83 1.65 1.67 3.64 -0.67 1.58 47.13 -1.59
Car 0.00 1 1.86 339.18 183.53 411.69 224.10 1.44 1.62 4.02 -9.14 1.88 28.31 1.55
Car 0.00 1 1.69 448.50 176.73 479.09 201.42 1.68 1.67 3.87 -10.42 1.98 51.53 1.49
DontCare -1 -1 -10 162.96 186.95 189.85 203.60 -1 -1 -1 -1000 -1000 -1000 -10
DontCare -1 -1 -10 215.06 181.79 256.60 199.86 -1 -1 -1 -1000 -1000 -1000 -10
DontCare -1 -1 -10 549.05 172.07 570.27 192.81 -1 -1 -1 -1000 -1000 -1000 -10
DontCare -1 -1 -10 483.75 173.92 537.58 190.42 -1 -1 -1 -1000 -1000 -1000 -10
```

bbox(image)

dimension

localization

localization  
location

# 作业1 画出P-R曲线

## 5、计算并画出P-R曲线

给定IoU阈值Threshold，对于每一个类别的检测框，计算P-R曲线的步骤如下：

- 根据置信度由高到低排序；
- 按顺序分别将不同置信度设为阈值，选出高于阈值的预测框；
- 在不同置信度阈值下判定TP与FP

原则：一个GT只能有一个TP；（优化：NMS）

TP的判定条件：预测框的与GT的IoU > Threshold；

- 计算Rrecision和Recall，画出P-R曲线；（优化：插值）



# 作业1 画出P-R曲线

## 5、计算并画出P-R曲线—数据准备(label定义)

#Values	Name
1	type
1	truncated
1	occluded
1	alpha
4	bbox
3	dimensions
3	location
1	rotation_y
1	score

```
struct tBox {  
    string type;      // object type as car, pedestrian or cyclist,...  
    double x1;        // left corner  
    double y1;        // top corner  
    double x2;        // right corner  
    double y2;        // bottom corner  
    double alpha;     // image orientation  
    tBox (string type, double x1, double y1,  
          double x2, double y2, double alpha) :  
        type(type), x1(x1), y1(y1), x2(x2), y2(y2), alpha(alpha) {}  
};
```

# 作业1 画出P-R曲线

## 5、计算并画出P-R曲线—数据准备(label定义)

#Values	Name
1	type
1	truncated
1	occluded
1	alpha
4	bbox
3	dimensions
3	location
1	rotation_y
1	score

```
// holding detection data
struct tDetection {
    tBox box; // object type, box, orientation
    double thresh; // detection score
    double ry;
    double t1, t2, t3;
    double h, w, l;
    tDetection () :
        box(tBox("invalid",-1,-1,-1,-1,-10)), thresh(-1000) {}
    tDetection (tBox box, double thresh) :
        box(box), thresh(thresh) {}
    tDetection (string type, double x1, double y1, double x2,
        double y2, double alpha, double thresh) :
        box(tBox(type, x1, y1, x2, y2, alpha)), thresh(thresh) {}
};
```

# 作业1 画出P-R曲线

## 5、计算并画出P-R曲线—数据准备(label读取)

```
vector<tDetection> detections;
FILE *fp = fopen(file_name.c_str(), "r");
if (!fp) {
    success = false;
    return detections;
}
while (!feof(fp)) {
    tDetection d;
    double trash;
    char str[255];
    if (fscanf(fp, "%s %lf %lf %lf %lf %lf %lf %lf %lf %lf %lf %lf %lf %lf",
        str, &trash, &trash, &d.box.alpha, &d.box.x1, &d.box.y1,
        &d.box.x2, &d.box.y2, &d.h, &d.w, &d.l, &d.t1, &d.t2, &d.t3,
        &d.ry, &d.thresh)==16) {

        // d.thresh = 1;
        d.box.type = str;
        detections.push_back(d);
    }
}
```

# 作业1 画出P-R曲线

## 5、计算并画出P-R曲线—数据准备(label读取)

```
for (int c = 0; c < NUM_CLASS; c++) {  
    if (!strcasecmp(d.box.type.c_str(), CLASS_NAMES[c].c_str())) {  
        if (!eval_image[c] && d.box.x1 >= 0)  
            eval_image[c] = true;  
        if (!eval_ground[c] && d.t1 != -1000)  
            eval_ground[c] = true;  
        if (!eval_3d[c] && d.t2 != -1000)  
            eval_3d[c] = true;  
        break;  
    }  
}
```

判断detection中是否有图像、鸟瞰、3D等包围框

# 作业1 画出P-R曲线

## 5、计算并画出P-R曲线—预处理 (GT数据清洗)

类别有效性

条件	有效类 (valid_class)
Car、Pedestrian、Cyclist	1
有效类的近似类 (Person_sitting、Van)	0
无效类 非有效类的近似类	-1

# 作业1 画出P-R曲线

## 5、计算并画出P-R曲线—预处理 (GT数据清洗)

类别有效性与数据有效性

条件	忽略 (ignored_gt)
有效类且数据有效	0
有效类的近似类 有效类但数据无效	1
无效类 非有效类的近似类 无论数据是否有效	-1

数据有效性：  
遮挡  
截断  
高度

# 作业1 画出P-R曲线

## 5、计算并画出P-R曲线—预处理(GT数据清洗)

```
bool ignore = false;
if(gt[i].occlusion>MAX_OCCLUSION[difficulty] ||
    gt[i].truncation>MAX_TRUNCATION[difficulty] ||
    height<MIN_HEIGHT[difficulty])
    ignore = true;
// set ignored vector for ground truth
// current class and not ignored (total no. of ground truth is detected for
if(valid_class==1 && !ignore){
    ignored_gt.push_back(0);
    n_gt++;
}
// neighboring class, or current class but ignored
else if(valid_class==0 || (ignore && valid_class==1))
    ignored_gt.push_back(1);
// all other classes which are FN in the evaluation
else
    ignored_gt.push_back(-1);
```

# 作业1 画出P-R曲线

## 5、计算并画出P-R曲线—预处理 (Detection数据清洗)

类别有效性

类别有效性与数据有效性

条件	有效类 (valid_class)
有效类	1
无效类	-1

条件	忽略 (ignored_det)
有效类 且 高度数据有效	0
高度数据无效	1
无效类 高度数据无效	-1



# 作业1 画出P-R曲线

## 5、计算并画出P-R曲线—计算FN、TP、FP

判断条件

ignored\_gt、ignored\_det

IoU

置信度(thresh)

3、其他情况则未找到 det 框

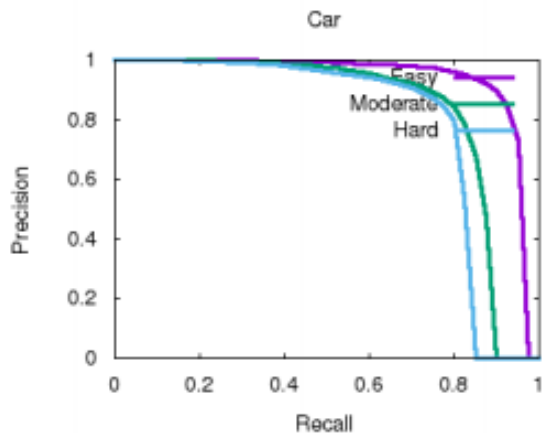
随后判断：若未找到，但对应 gt 的 ignored\_gt 为 0(为当前类且没有被过滤)，则为 fn(假阴性)；若找到，但 gt 框对应 ignored\_gt 为 1(近似类或当前类但被过滤)，或 det 框对应 ignored\_det 为 1(高度不满足要求)，该 det 框被标记，不参与之后的寻找；若找到，且 gt 框对应 ignored\_gt 为 0(为当前类且没有被过滤)，且 det 框 ignored\_det 为 0(为当前类且高度满足要求)，则为 tp 并记录 score 和 dealta(gt.alpha-det.alpha)，该 det 框被标记，不参与之后的寻找；其他情况无执行动作

计算 FP：先初步认为所有 score 大于阈值，且 ignored\_det 为 0(当前类且高度满足

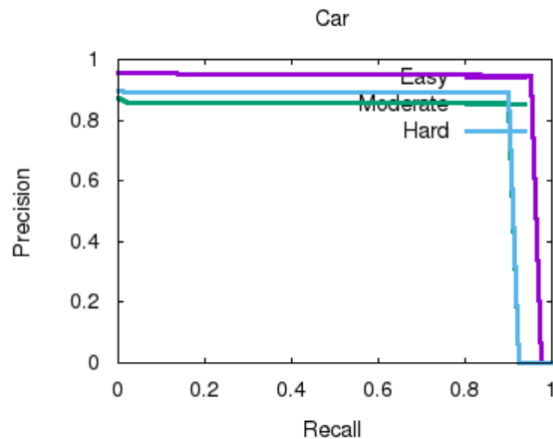
作者：chenxianbo

# 作业1 画出P-R曲线

## 5、计算并画出P-R曲线



使用检测网络得出的结果

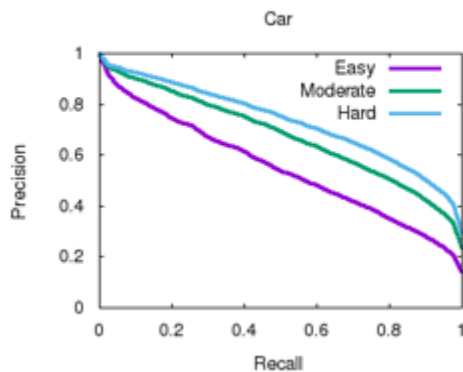


人工设置label得出的结果

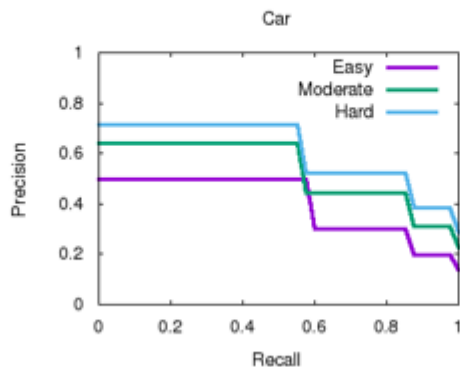
# 作业1 画出P-R曲线

## 5、计算并画出P-R曲线

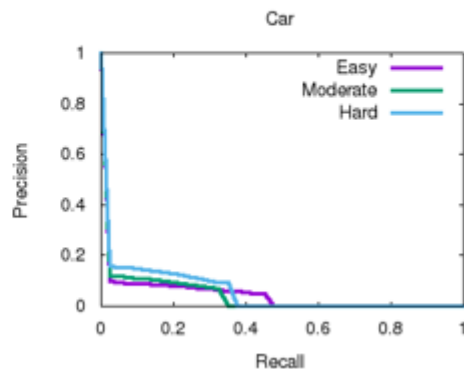
无噪声随机置信



无噪声[6-10]置信



10%噪声随机置信



人工添加置信度

# 作业1 画出P-R曲线

## 5、计算并画出P-R曲线

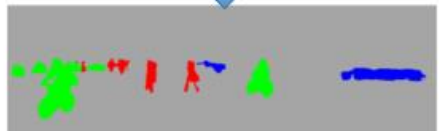
- 将图像语义分割(DeepLabv3+)的结果添加到点云上，然后将增强的点云输入到PointPillars



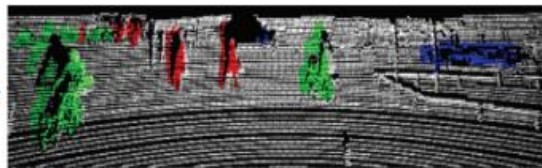
DeepLabv3+



保留行人，自行车，汽车和背景四类，忽略颜色改变



通过标定矩阵  
将点云投影到相机平面，  
并append语义分割结果



带有语义分割信息的点云

网络的改进

# 作业1 画出P-R曲线

## 5、计算并画出P-R曲线

自己生成数据时，注意标签

```
void initGlobals () {  
    CLASS_NAMES.push_back("car");  
    CLASS_NAMES.push_back("pedestrian");  
    CLASS_NAMES.push_back("cyclist");  
}
```

```
Vehicle 0.80 0 -2.18 969.44 136.93 1649.08  
Vehicle 0.80 0 -2.02 1026.93 177.08 1703.4  
Vehicle 0.80 0 -2.00 1055.02 129.60 1567.0  
Vehicle 0.00 0 1.48 356.21 186.07 542.07 2  
Vehicle 0.00 0 1.55 350.97 183.94 551.55 2  
Vehicle 0.00 0 1.40 364.76 180.79 544.05 2  
Vehicle 0.00 0 1.42 388.17 174.90 521.42 2  
Pedestrian 0.00 2 1.57 855.19 148.29 880.5  
Pedestrian 0.00 2 1.48 855.03 148.68 882.6  
Pedestrian 0.00 2 1.48 864.93 170.88 888.5  
Pedestrian 0.00 2 1.59 843.94 169.45 872.0
```

# 作业2 计算Conv3D输出维度

## 参数

- 通道数: C;
- 卷积核边长: K;
- 步进值: S
- Padding: P

## 计算

$$X_{out} = (X_{in} - K + 2P) / S + 1$$

$$C_{out} = C$$

Input:  $128 \times 10 \times 400 \times 352$

Conv3D

- Output channel # 64, kernel (3, 3, 3), stride (2, 1, 1), padding (1, 1, 1)
- Output channel # 64, kernel (3, 3, 3), stride (1, 1, 1), padding (0, 1, 1)
- Output channel # 64, kernel (3, 3, 3), stride (2, 1, 1), padding (1, 1, 1)

Output:  $C' \times D' \times H' \times W'$  – Homework

- Answer is  $64 \times 2 \times 400 \times 352$

## 举例

$$D1_{out} = (10 - 3 + 2 \times 1) / 2 + 1 = 5$$

$$D2_{out} = (5 - 3 + 2 \times 0) / 1 + 1 = 3$$

$$D' = (3 - 3 + 2 \times 1) / 2 + 1 = 2$$

$$C' = C1_{out} = C2_{out} = 64$$





深蓝学院  
shenlanxueyuan.com

感谢各位聆听 !  
Thanks for Listening

