Convex Optimization

Chapter 7 统计估计

shijuanfeng 2013-12-02

Outline

- ▶参数分布估计: ML, MAP
- ▶非参数分布估计可以参看《模式分类》

- ▶假设检验
- ▶最优检测器设计

➤Chebyshev界和Chernoff界

▶实验设计

参数分布估计

随机变量的概率密度为 $p_x(\Box)$,其中 x为概率分布的参数,且参数未知。参数估计的目标就是通过一些已知样本估计获得参数的最优近似值。

- ▶最大似然 ML:参数x是确定的值
- ▶最大后验MAP:参数x是服从某种分布的随机变量

最大似然 ML

$$maximize(x \in C) \quad log p_x(y)$$

y为样本观测值;

$$l(x) = \log p_x(y)$$
 为对数似然函数

若似然函数为凹函数,则优化问题为凸优化问题。



ML举例

高斯白噪声

$$p(r) = N(0, \sigma^2) = \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma}} e^{-\frac{r^2}{2\sigma^2}}$$

对数似然函数:

$$l(x) = -\frac{n}{2}\log(2\pi\sigma^2) - \frac{1}{2\sigma^2} \sum_{i=1}^{n} (a_i^T x - y_i)^2$$



最大后验 MAP

```
\overset{\wedge}{x_{map}} = \arg \max_{x} p_{x|y}(x, y)

= \arg \max_{x} p_{y|x}(x, y) p_{x}(x)

= \arg \max_{x} p(x, y)
```

非参数分布估计

概率密度参数形式未知 基于先验信息,可能还要观测值和测量值, 估计概率分布

- ▶概率和期望值的界
- ▶最大似然
- ▶最大墒
- ▶最小散度

假设检验+检测器

随机变量 $X \in \{1, 2, ..., n\}$,有m种可能(假定)的分布;

假定 j: X 的概率分布为 $p_j = \{p_{1j}, p_{2j}, ..., p_{nj}\}$

假定测验的目标:由观察值猜测随机变量最有可能服从哪种假定的分布。

- ▶确定性检测器
- ▶随机性检测器: √
- ▶鲁棒检测器

随机检测子: 非负元素矩阵 $T \in \mathbb{R}^{2 \times n}$ $t_{ik} = prob(\widehat{\theta} = i \mid x = k)$

检测概率矩阵

检测概率矩阵

$$D = [T_1 \ T_2] = \begin{bmatrix} 1 - P_{fp} & P_{fn} \\ P_{fp} & 1 - P_{fn} \end{bmatrix}$$

 P_{fp} 为当 X实际服从第1种假定分布而猜测为第2种假定分布的概率;

 P_{fn} 为当 X 实际服从第2种假定分布而猜测为第1种假定分布的概率;

最优检测器设计

> 线性规划

尺度优化形式:

minimize
$$P_{fp} + \lambda P_{fn}$$
 subject to
$$t_{1k} + t_{2k} = 1, k = 1, ..., n$$

$$t_{1k} \ge 0, t_{2k} \ge 0, k = 1, ..., n$$

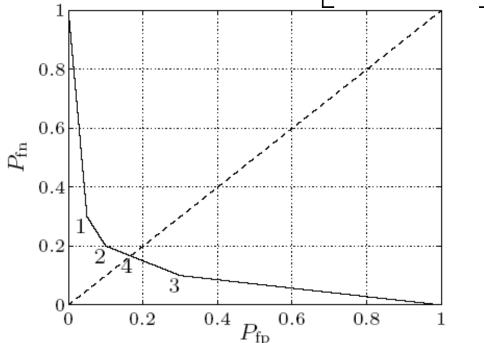
最小最大值形式

minimize
$$\max(P_{fp}, P_{fn})$$

subject to $t_{1k} + t_{2k} = 1, k = 1, ..., n$
 $t_{1k} \ge 0, t_{2k} \ge 0, k = 1, ..., n$

例子

$$P = \begin{bmatrix} 0.2 & 0.1 \\ 0.05 & 0.7 \\ 0.05 & 0.1 \end{bmatrix}$$



solutions 1, 2, 3 (and endpoints) are deterministic; 4 is minimax detector

界

• Chebyshev界

已知期望值(如均值和方差),给出概率的上界

• Chernoff界

误差上界

实验设计

实验设计的目标:

寻找测量向量,使得误差的协方差方差矩阵最小。

Summary

- ▶参数分布估计: ML, MAP
- ▶非参数分布估计可以参看《模式分类》

- ▶假设检验
- ▶最优检测器设计

➤Chebyshev界和Chernoff界

▶实验设计

Thanks!