# DensityRatioEstimation

### 大下 範晃

February 2019

# 1 イントロダクション

 $\mathcal{X} \subset \mathbf{R}^d$  はデータドメインとする

$$\{x_i^{\mathrm{nu}}\}_{i=1}^{n_{\mathrm{nu}}} \overset{\mathrm{i.i.d.}}{\sim} p_{\mathrm{nu}}^*(x) \quad and \quad \{x_j^{\mathrm{de}}\}_{j=1}^{n_{\mathrm{de}}} \overset{\mathrm{i.i.d.}}{\sim} p_{\mathrm{de}}^*(x) \tag{1}$$

ドメイン $\mathcal{X}$ に対して $p^*(x)$ は完全に正と仮定する.

つまり,  $p^*(x) > 0, x \in \mathcal{X}$ 

ゴールは以下に示す密度比を推定すること

$$r(x)^* = \frac{p_{nu}^*(x)}{p_{de}^*(x)} \tag{2}$$

### 1.1 基本的枠組み

次のサンプルを仮定する.

$$\{x_k\}_{k=1}^n \stackrel{\text{i.i.d.}}{\sim} p^*(x) \tag{3}$$

密度推定のゴールは  $\{x_k\}_{k=1}^n$  からの真の密度  $p(x)^*$  の推定量  $\hat{p(x)}$  を取得すること.

簡易的な方法

$$\hat{r} = \frac{\hat{p}_{nu}(x)}{\hat{p}_{de}(x)} \tag{4}$$

として求める.

#### 1.2 密度推定の統一化

分母密度  $p_{de}^*(x)$  が一様だった時、密度比  $r^*(x)$  は分子密度  $p_{nu}^*(x)$  に比例する. これを数式で書けば

$$r^*(x) \propto p_{nu}^*(x) \tag{5}$$

である.

したがって、分母密度が一様になるように入力変数 x を他のドメインに変換すると、標準密度推定法によって密度比を推定することができる.

入力ドメインの次元数が有限領域 [a,b] で d=1 の時  $-\infty < a < b < \infty$  では  $p_{de}^*$  の累積分布関数  $p_{de}^*(x)$  を使用して上記のアイデアを実装できる。

$$p_{de}^* := \int_a^x p_{nu}^*(x) dx \tag{6}$$

## References

[1] DensityRatioEstimation in Machine Learning Masashi Sugiyama Taiji Suzuki Takafumi Kanamori