# 1 主問題

## 1.1 所与の条件

特徴空間 (距離空間)  $(\mathcal{F},d)$   $d: \mathcal{F} \times \mathcal{F} \to \mathbb{R}_+$ 

ラベル空間  $\mathcal{L}$ 

学習済み分類器  $f:\mathcal{F} o \mathcal{L}$ 

目的データ  $x^* \in \mathcal{F}$  深さ制約  $D_{\max} \in \mathbb{N}$  精度制約  $A_{\min} \in [0,1]$ 

## 1.2 決定木

決定木  $t: \mathcal{F} \to \mathcal{L}$ 

木の深さ  $D(t): \mathcal{T}_{\mathcal{F}} \to \mathbb{N}$ 

仮説空間  $\mathcal{T}_{\mathcal{F}}$  — 特徴空間  $\mathcal{F}$  において, 可能な決定木の集合

 $\mathcal{T}_{\mathcal{F}}(D_{\max}) = \{ t \in \mathcal{T}_{\mathcal{F}} \mid D(t) \leq D_{\max} \}$ 

### 1.3 変数

近傍半径  $r \in \mathbb{R}_+$ 

### 1.4 関数など

近傍  $V_{x^*}(r) = \{x \in \mathcal{F} \mid d(x, x^*) \leq r\}$ 

ノイズ集合  $\operatorname{noise}(r): \mathbb{R}_+ \to 2^F \quad \forall V \in 2^{\mathcal{F}} \; ; \; \operatorname{noise}(r) \subseteq V_{x^*}(r) \wedge \operatorname{noise}(r) \; \text{is finite}.$ 

近似精度

$$A(t,r) = \frac{1}{|\text{noise}(r)|} \sum_{x \in \text{noise}(r)} \mathbb{I}(t(x) = f(x))$$

### 1.5 問題

 $\exists t \in \mathcal{T}_{\mathcal{F}}(D_{\max}) \; ; \; A(t,r) \geq A_{\min}$  を満足する最大の近傍半径  $r \in \mathbb{R}_+$  を求める.

# 2 固定されたデータセットの場合

## 2.1 所与の条件

特徴空間  $\mathcal{F}$ 

ラベル空間  $\mathcal{L}$ 

データセットのサイズ  $N \in \mathbb{N}$ 

ヹータセット  $X = \{x_i \in \mathcal{F}\}_{i=1}^N, Y = \{y_i \in \mathcal{L}\}_{i=1}^N$ 

目的データ  $x^* \in X$ 

深さ制約  $D_{\max} \in \mathbb{N}$ 

精度制約  $A_{\min} \in [0,1]$ 

## 2.2 決定木

決定木  $t: \mathcal{F} \to \mathcal{L}$ 

木の深さ  $D(t): \mathcal{T}_{\mathcal{F}} \to \mathbb{N}$ 

仮説空間  $T_{\mathcal{F}}$  — 特徴空間  $\mathcal{F}$  において, 可能な決定木の集合

 $\mathcal{T}_{\mathcal{F}}(D_{\max}) = \{ t \in \mathcal{T}_{\mathcal{F}} \mid D(t) \le D_{\max} \}$ 

### 2.3 関数など

### 近似精度

$$A_{X,Y}(t) = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^{N} \mathbb{I}(y_i = t(x_i))$$

## 2.4 問題

 $A_{X,Y}(t) \geq A_{\min}$  を満足する  $t \in \mathcal{T}_{\mathcal{F}}(D_{\max})$  が存在するか否かを判定する.