

## פתרון תרגיל 4

תומר דלומי, 305249641

19 ביוני 2018

### חלק תיאורטי

#### 1 הוכחה:

בהנחה שאכן מתקיים  $\forall t \in \mathbb{N} \quad \varepsilon_t \leq \frac{1}{2} - \gamma$ , ראינו בתרגול שההוכחה ש

$$L_S(h_s) = \frac{1}{m} \sum_{i=1}^m 1_{[h_s(x_i) \neq y_i]} \leq e^{-2\gamma^2 T}$$

שקולה להוכחה כי מתקיים

$$Z_T \leq e^{-2\gamma^2 T}$$

כאשר

$$Z_t = \frac{1}{m} \sum_{i=1}^m e^{-y_i \cdot f_t(x_i)}$$

הראינו כי

$$(*) \quad Z_T = \frac{Z_T}{Z_0} = \frac{Z_T}{Z_{T-1}} \cdot \frac{Z_{T-1}}{Z_{T-2}} \cdots \frac{Z_1}{Z_0}$$

וכי מתקיים אי השוויון

$$\forall t \in \mathbb{N} \quad \frac{Z_{t+1}}{Z_t} \leq e^{-2\gamma^2}$$

לכן - בהסתמך על משוואה (\*), ניתן לרשום:

$$Z_T = \left( \frac{Z_{t+1}}{Z_t} \right)^T \leq \left( e^{-2\gamma^2} \right)^T = e^{-2\gamma^2 T}$$

כלומר

$$Z_T \leq e^{-2\gamma^2 T}$$

■

## 1.1 הוכחה אחרת

רק עכשיו קלטתי שכנראה התכוונתם לכך שנוכיח את שתי הטענות הבאות:

$$1.1.1 \quad \text{שבהנתן } f_t = \sum_{p \leq t} w_p \cdot h_p \text{ מתקיים } : D_i^{t+1} = \frac{e^{-y_i f_t(x_i)}}{\sum_{j=1}^m e^{-y_j f_t(x_j)}}$$

נוכיח באינדוקציה -

בסיס האינדוקציה:  $t = 1, 2$  אשר עבורו:

$$D_i^1 = \frac{1}{m}, \quad f_1 = w_1 h_1, \quad D_i^2 = \frac{\frac{1}{m} e^{-y_i w_1 h_1(x_i)}}{\sum_{j=1}^m \frac{1}{m} e^{-y_j w_1 h_1(x_j)}} = \dots = \frac{e^{-y_i f_1(x_i)}}{\sum_{j=1}^m e^{-y_j f_1(x_j)}}$$

צעד האינדוקציה:

$$\begin{aligned} D_i^{t+1} &= \frac{D_i^t e^{-y_i w_t h_t(x_i)}}{\sum_{k=1}^m D_k^t e^{-y_j w_t h_t(x_j)}} = \frac{e^{-y_i w_t h_t(x_i)} \cdot \frac{e^{-y_i f_{t-1}(x_i)}}{\sum_{j=1}^m e^{-y_j f_{t-1}(x_j)}}}{\sum_{k=1}^m \frac{e^{-y_k f_{t-1}(x_i)}}{\sum_{j=1}^m e^{-y_j f_{t-1}(x_j)}} \cdot e^{-y_j w_t h_t(x_j)}} = \\ &= \dots = \frac{e^{-y_i(w_t h_t(x_i) + f_{t-1}(x_i))}}{\sum_{k=1}^m e^{-y_k(w_t h_t(x_k) + f_{t-1}(x_k))}} = \frac{e^{-y_i \left( w_t h_t(x_i) + \sum_{p \leq t-1} w_p \cdot h_p \right)}}{e^{-y_k \left( w_t h_t(x_k) + \sum_{p \leq t-1} w_p \cdot h_p \right)}} = \frac{e^{-y_i f_t(x_i)}}{\sum_{j=1}^m e^{-y_j f_t(x_j)}} \end{aligned}$$

■

$$1.1.2 \quad \text{שמתקיים } : \frac{Z_{t+1}}{Z_t} = 2\sqrt{\varepsilon_{t+1}(1 - \varepsilon_{t+1})}$$

$$\frac{Z_{t+1}}{Z_t} = \frac{\frac{1}{m} \sum_{i=1}^m e^{-y_i f_{t+1}(x_i)}}{\frac{1}{m} \sum_{j=1}^m e^{-y_j f_t(x_j)}} = \dots = \sum_{i=1}^m \left[ \frac{e^{-y_i \sum_{k=1}^t w_k h_k}}{\sum_{j=1}^m e^{-y_j \sum_{k=1}^t w_k h_k}} \right] e^{-y_i w_{t+1} h_{t+1}} \underbrace{=}_{1.1.1} \sum_{i=1}^m D_i^{t+1} e^{-y_i w_{t+1} h_{t+1}(x_i)} = \dots$$

נזכיר:

$$\varepsilon_t = \sum_{i=1}^m D_i^t \cdot \mathbf{1}_{[y_i \neq h_t(x_i)]}, \quad w_t = \frac{1}{2} \ln \left( \frac{1}{\varepsilon_t} - 1 \right)$$

ועל כן:

$$\begin{aligned} \dots &= e^{-w_{t+1}} (1 - \varepsilon_{t+1}) + e^{w_{t+1}} \cdot \varepsilon_{t+1} = \frac{1}{\sqrt{\left( \frac{1}{\varepsilon_{t+1}} - 1 \right)}} (1 - \varepsilon_{t+1}) + \sqrt{\left( \frac{1}{\varepsilon_{t+1}} - 1 \right)} \cdot \varepsilon_{t+1} = \dots \\ &\dots = 2\sqrt{\varepsilon_{t+1}(1 - \varepsilon_{t+1})} \end{aligned}$$

■

## 2 הוכחה:

**2.1** עבור  $h \in L(DS, T)$  נראה  $t \in DT$  שעומקו  $T$  כך שמתקיים  $\forall x \in \mathbb{R}^d \ t(x) = h(x)$

יהא  $h \in L(DS, T)$  ונסמן ב  $h_i^j$  את ה  $Decision\ stump$  עבור הקואורדינטה ה  $j \in [d]$  (כלומר - בהתייחס לאחד ה  $features$ ), ועומק העץ  $i \in [T]$  נסמן ב  $w_i$  את המשקל המתאים לו.

יהא  $t \in DT$  שעומקו  $T$ , כך שבכל רמת עומק  $i$  שלו מתקיים:

$$w_i \cdot h_i^j(x) < 0$$

את ערכי העלים ניתן להסיק בהנתן המסלול אליהם מן השורש באופן הבא:

$$\text{sign} \left( \sum_{i=0}^T \text{sign} (w_i h_i^j(x)) \right)$$

מכאן ניתן לראות שמתקיים:

$$\begin{aligned} \forall x \in \mathbb{R}^d \ t(x) &= \text{sign} \left( \sum_{i=0}^T \text{sign} (w_i h_i^j(x)) \right) = \text{sign} \left( \sum_{i=0}^T \text{sign} (w_i \cdot \text{sign} ((x_j - \theta) b)) \right) = \\ &= \text{sign} \left( \sum_{i=0}^T w_i \cdot \text{sign} (((x_j - \theta) b)) \right) = h(x) \end{aligned}$$

■

**2.2** נראה שישנו  $t \in DT$  כך שמתקיים  $\forall T \ t \notin L(DS, T)$

יהא  $t \in DT$  שעומקו  $T - 1$ , ונניח שרמתו התחתונה ביותר תגדיר סיווג מהצורה:

$$x_m < x_{m+1} \mid m \in [d - 1], \text{ if true } 1 \text{ else } -1 \Leftrightarrow \text{sign}(x_{m+1} - x_m)$$

ניתן לראות בנקל שהיפותזת הסיווג במקרה כזה בהכרח איננה  $\text{boosted decision stump} / \in L(DS, T)$  שכן בהגדרת  $DS$  עבור כל  $feature$  שנבחר כציר ה  $split$  ישנו ערך  $\theta$  אשר תלוי אך ורק בו, בניגוד למקרה הנוכחי בו  $\theta \equiv x_m$  כלומר - תלוי ב  $feature$  אחר.

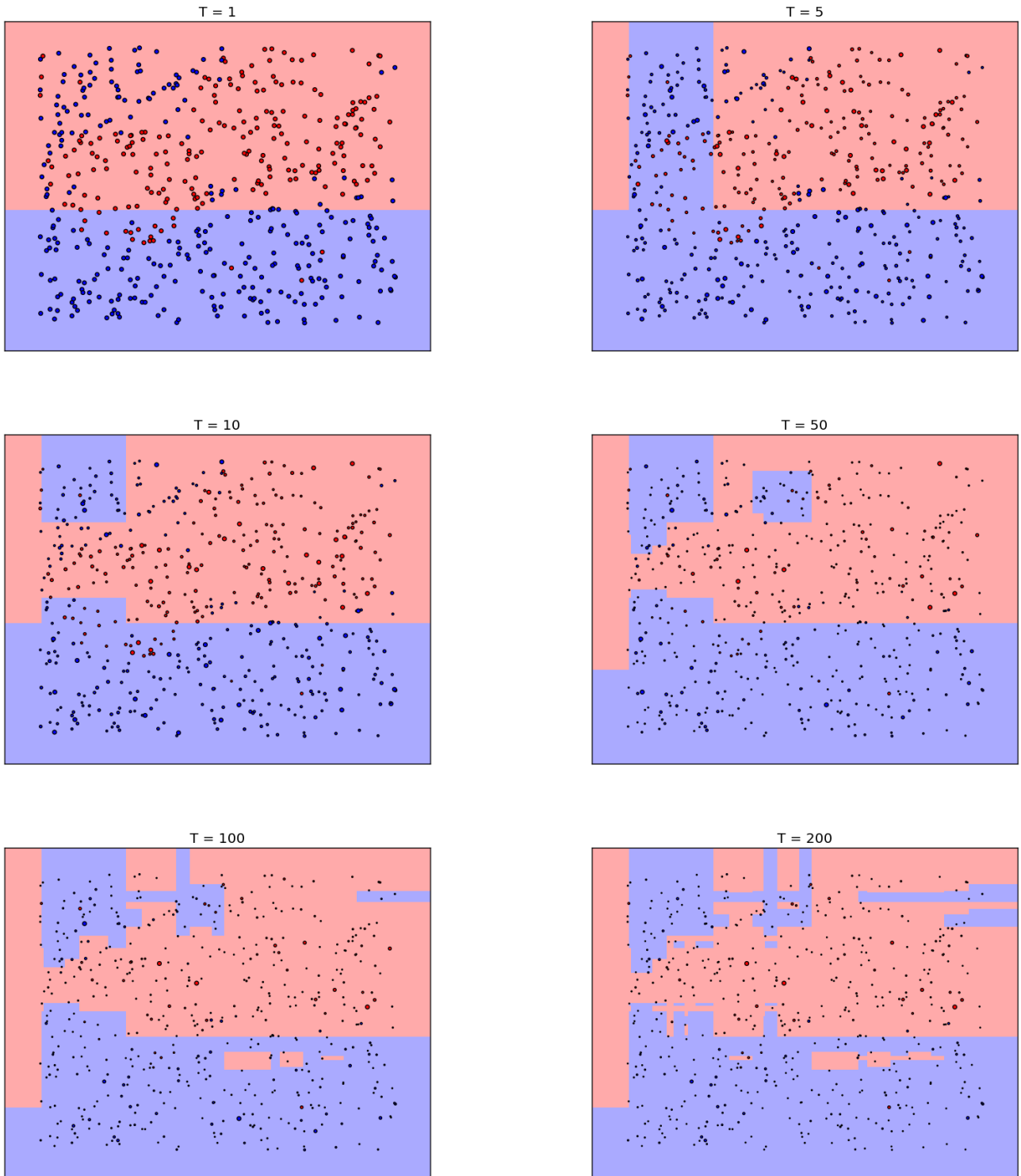
■

## חלק מעשי

### 3 Adaboost

#### 3.1 Training error and validation error as a function of $T$

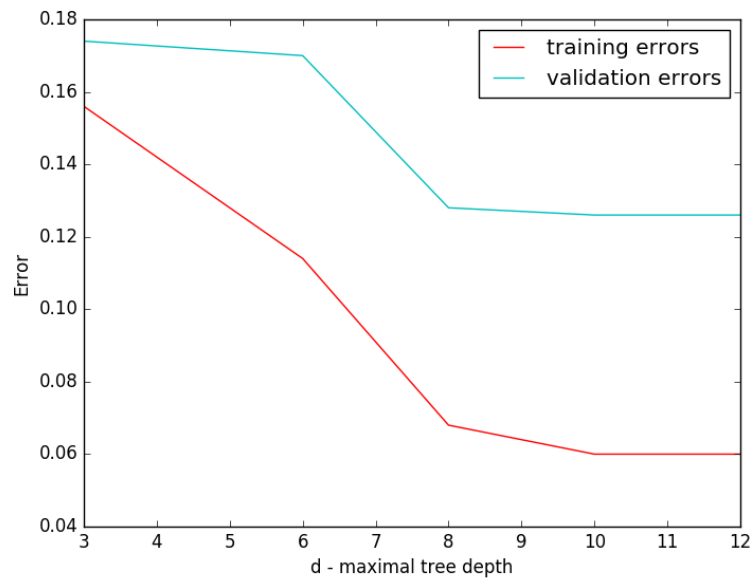
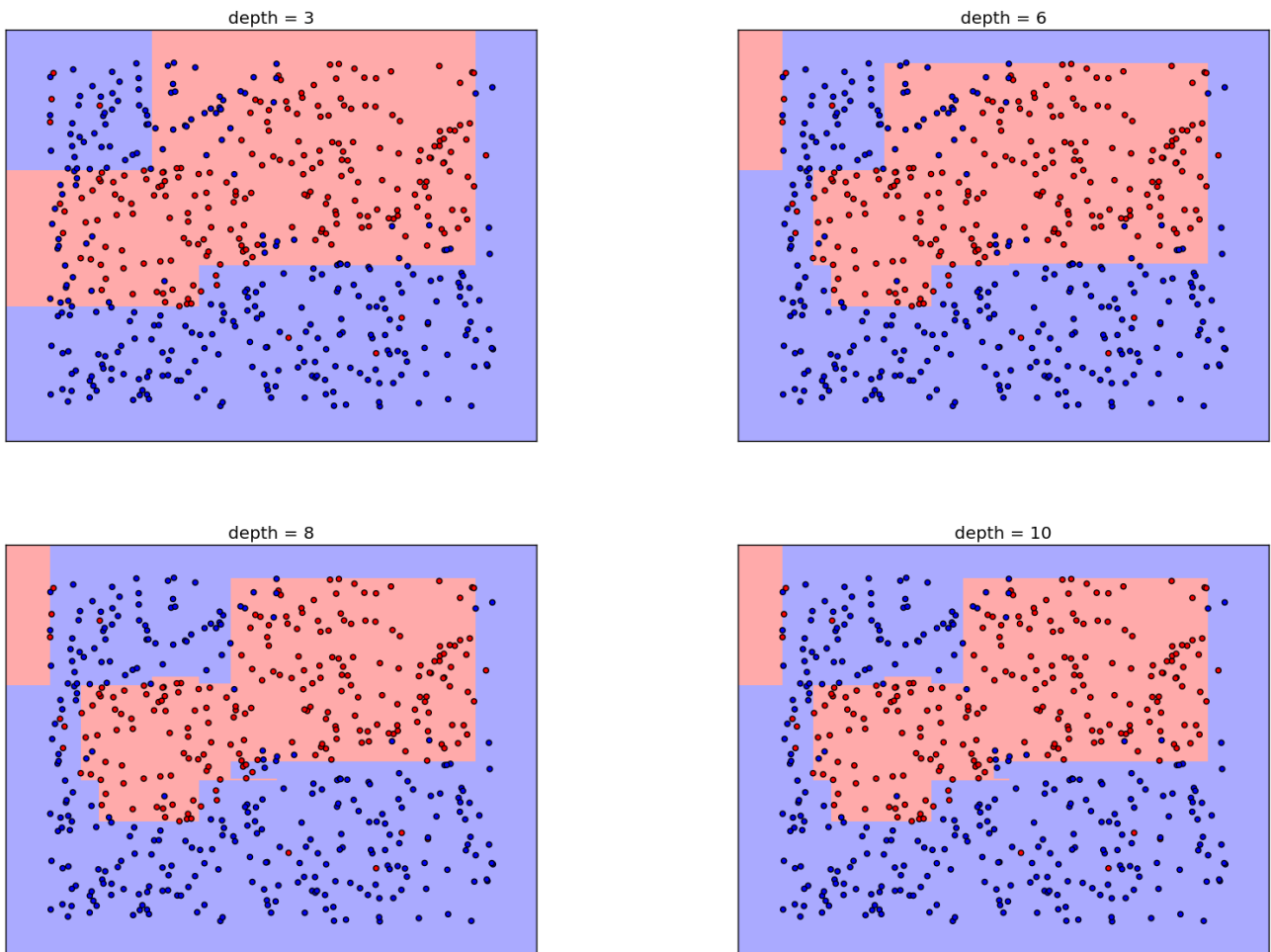


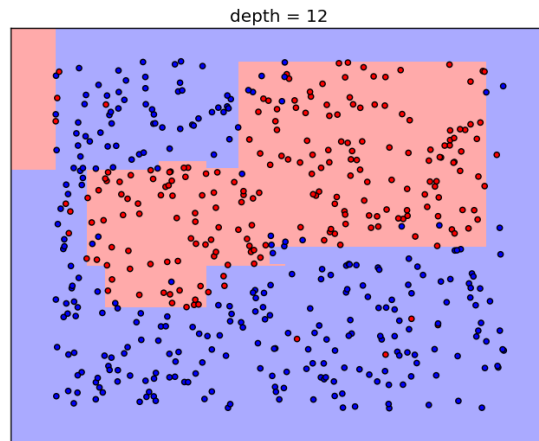


*minimizing  $\hat{T}$*  **3.3**

בהרצת הקוד (ראה קוד מצורף) מתקבל הערך  $\hat{T} = 50$ , ובהתאמה:  $test\ error [T = 50] = 0.184$

## Training error and validation error as a function of depth 4.1

Decisions of the learned classifiers with different  $T$  values 4.2

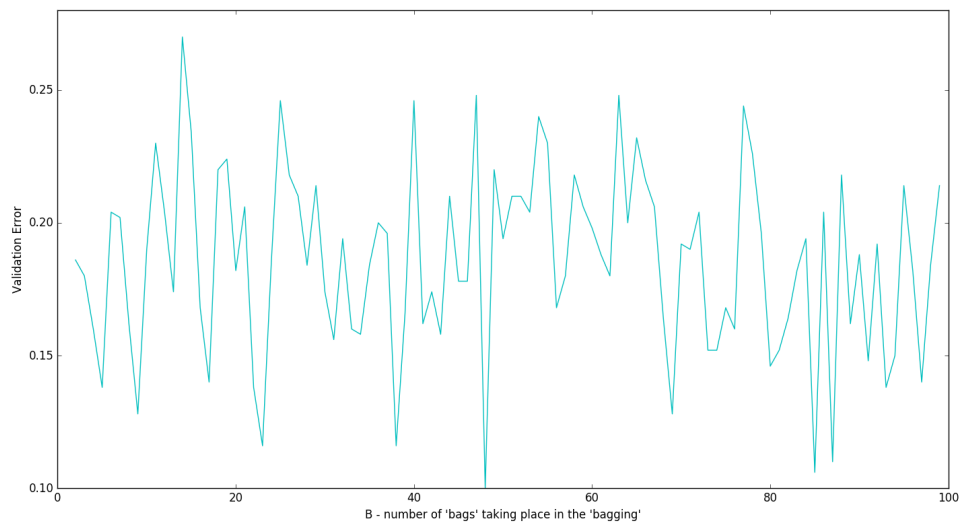


### 4.3 *minimizing d*

בהרצת הקוד (ראה קוד מצורף) מתקבל הערך  $depth = 10$ , ובהתאמה:  $test\ error[d = 10] = 0.096$

### 4.4 *Bonus*

להלן גרף ההתאמה בין שגיאת הולידציה לבין מספר ה"שקים/bags" בפתרון הבעיה <sup>1</sup>:



בהרצת הקוד (ראה קוד מצורף) מתקבל הערך  $b = 48$ , ובהתאמה:  $test\ error[b = 48] = 0.108$

<sup>1</sup>התוצאה התקבלה עבור עצים שעומקם  $d = 10$ , על סמך התוצאה שהתקבלה בסעיף 4.3

