

2021-11-10

## Bias - Variance Decomposition

$y$  target  
 $x$  predictors

$(x, y)$  are known samples

Training set  $T = \{(x_1, y_1), \dots, (x_N, y_N)\}$

$T \Rightarrow \hat{f}(x) : \text{prediction function}$

$\hat{f}_0 = \hat{f}(x_0; T)$   $x_0: \text{real value in } X$

" $\hat{f}$  is a predictor"

$X = x_0 \Rightarrow \hat{f}(x_0) : \text{predictor}$

$\text{Error} (\hat{f}(x_0) - \underbrace{\text{"true"}_{\text{?}}}_{\text{?}})^2$

$$Y|X = f(X) + \varepsilon$$

$\varepsilon: \text{random error}$

$$E(Y|X=x_0) = f(x_0)$$

$$E(\varepsilon), \text{Var}(\varepsilon) = \sigma^2$$

①  $\varepsilon$   $\rightarrow$   $E(\varepsilon|X=x_0)$

Error term

$$E(Y|X=x_0) = f(x_0) \leftarrow \hat{f}(x_0) \triangleq E\hat{f}(x_0)$$

$$E(Y|X=x_0)$$

Probability of prediction  $Y$  for  $X=x_0$ .

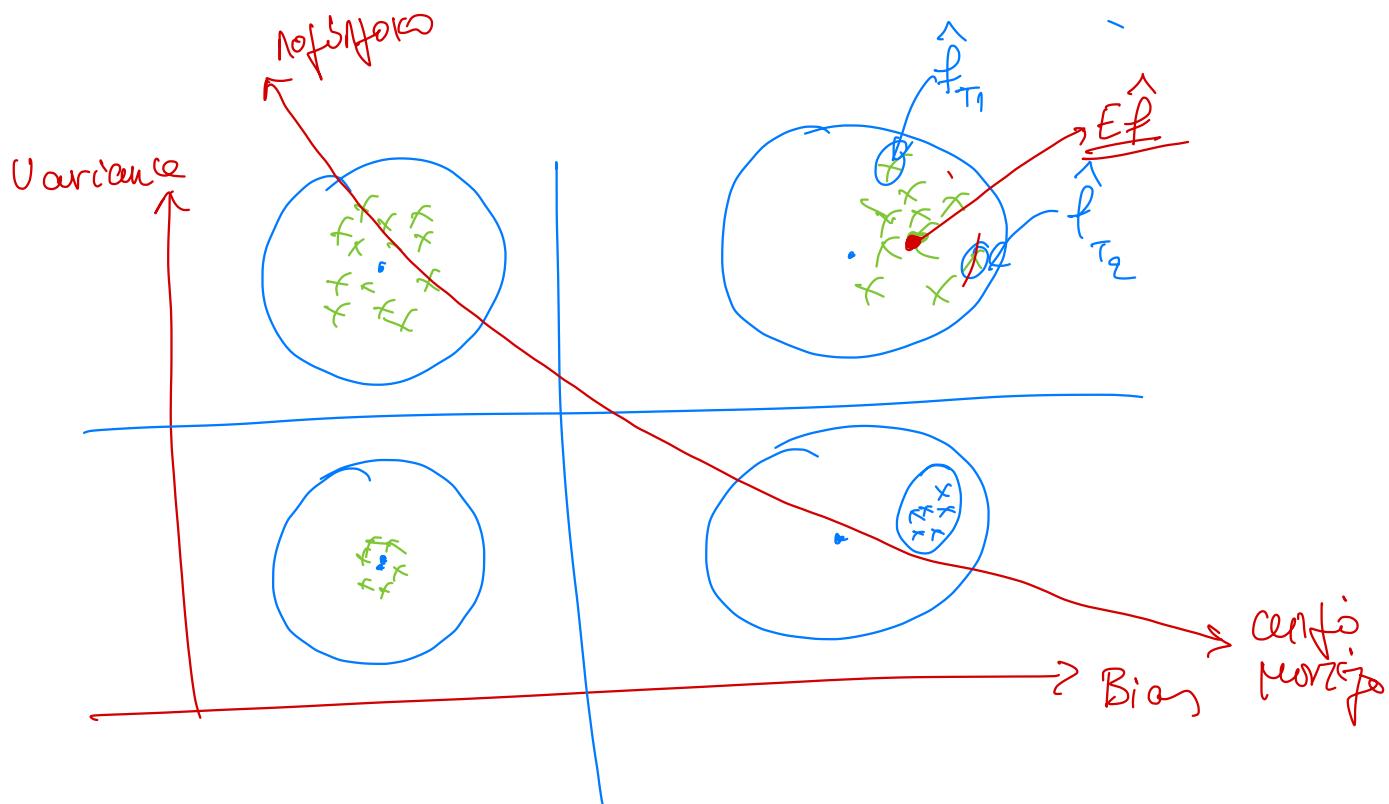
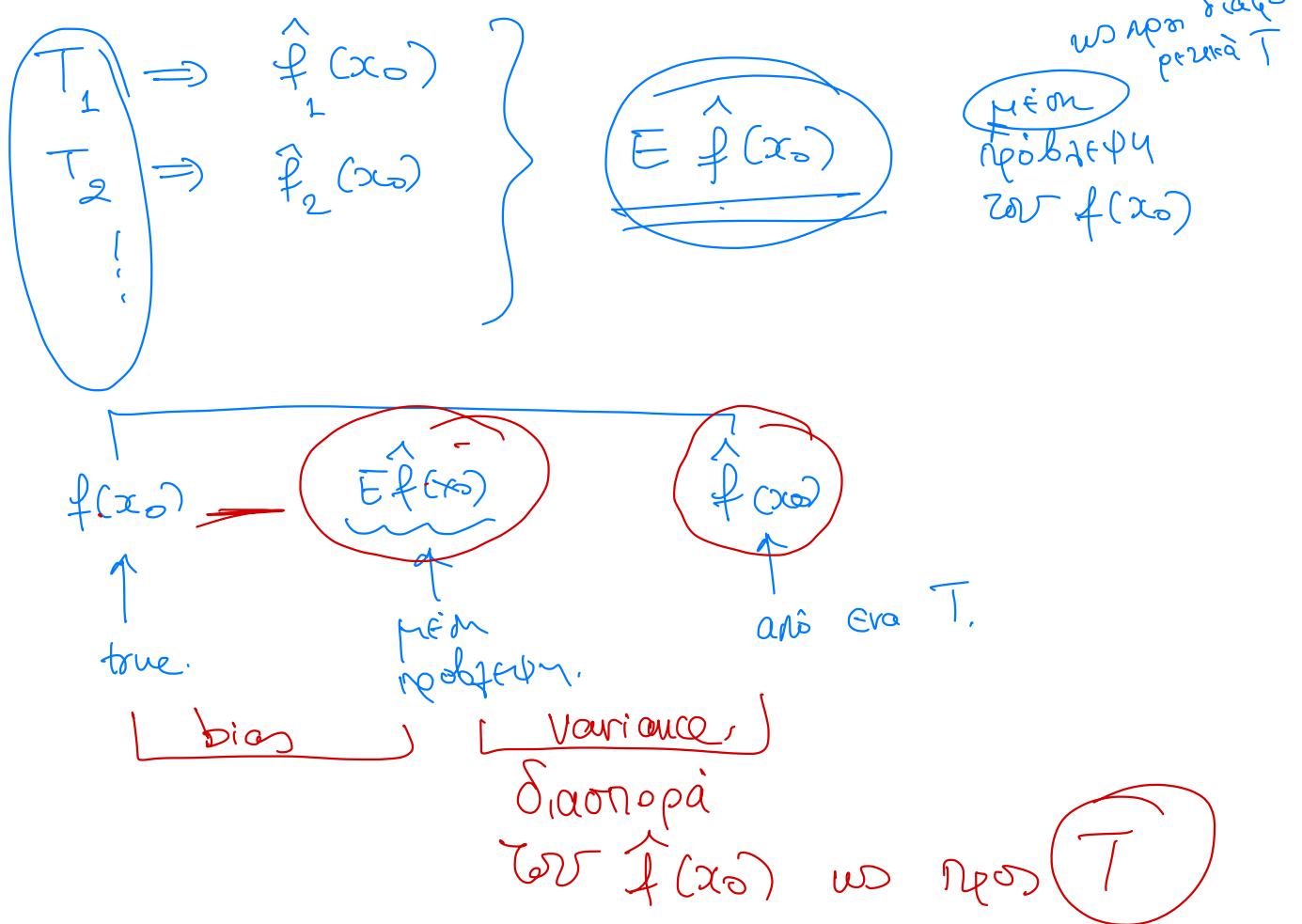
②

$$\hat{f}(x_0) \neq E\hat{f}(x_0)$$

$$\hat{f}(x_0) \neq E\hat{f}(x_0) ?$$

$$E\hat{f}(x_0) \neq f(x_0)$$

$$f(x_0) = E(Y|X=x_0) \quad \text{αγρωστό.}$$



$Y$  εξαρτ. μερ. (target)

$X$  ανεξ. μερ. (predictors - inputs)

$T$  = training set  $\begin{pmatrix} x_1 & y_1 \\ \vdots & \vdots \\ x_n & y_n \end{pmatrix} \Rightarrow \hat{f}(x)$ : prediction function

↳ n. x.  $\hat{f}(x) = 5x_1^2 + 2\log(x_1+x_2)$

Εύρηση  $L(Y, \hat{f}(x))$

## ① Test Error (Generalization Error)

$$\text{Err}_T = E[L(Y, \hat{f}(x)) | T]$$

↓  
to training set  
διαρίζουμε πιο και ουδέποτε.

πάνω σε όλα τα  $(x, y)$

$\text{Err}_T$  : αναφερόμενο σχήμα (ανώγεια)

οτιδήποτε  $(x, y)$  σηματοδοτείται

και πρόσθιες την  $\hat{f}(\cdot)$  που έχει αρχίσει  
από το αντικείμενο  $T$ .

## ② Expected Prediction Error (Μέσο Σχήμα νεότατης)

$$\text{Err} = E(\text{Err}_T)$$

πάνω σε όλα  
διαφορετικά  $T$ .

$$= E(L(Y, \hat{f}(x)))$$

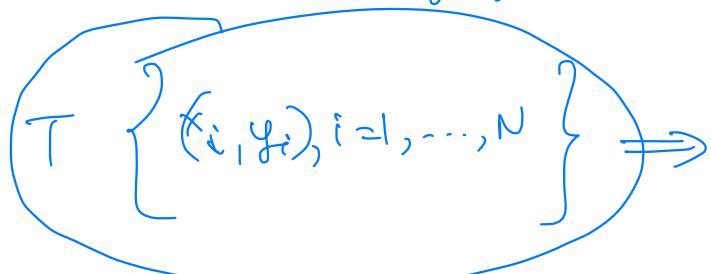
→ λαμβάνει υπόψη ότι τα  $x$   
αποτελούνται από συνιστατικά

$(T, \text{re}o(x, y))$

### ③ Training Error

$$\overline{\text{err}} = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N L(y_i, \hat{f}(x_i))$$

λαίω σα  
συγκεπτέονται Τ.



$$\hat{f}(\cdot) \Rightarrow \begin{cases} L(y_1, \hat{f}(x_1)) \\ L(y_2, \hat{f}(x_2)) \\ \vdots \\ L(y_N, \hat{f}(x_N)) \end{cases} \quad \overline{\text{err}}$$

$$\overline{\text{err}}$$

tie ταυτόχρονα.

Variance.

$$\text{Err}_T$$

$$\text{Err}$$

