

# Fitovanje polinomijalne krive

- Posmatraćemo problem fitovanja polinomijalne krive iz probablističke perspektive
- Ovo će nam dati uvid u dizajn algoritma – odabranu funkciju greške i regularizaciju
- Dat je uzorak  $x = (x_1, x_2, \dots, x_N)$  i odgovarajuće vrednosti ciljne varijable  $y = (y_1, y_2, \dots, y_N)$

# Pretpostavke

- **Pretpostavka 1:**  $y$  i  $x$  su povezani na sledeći način:

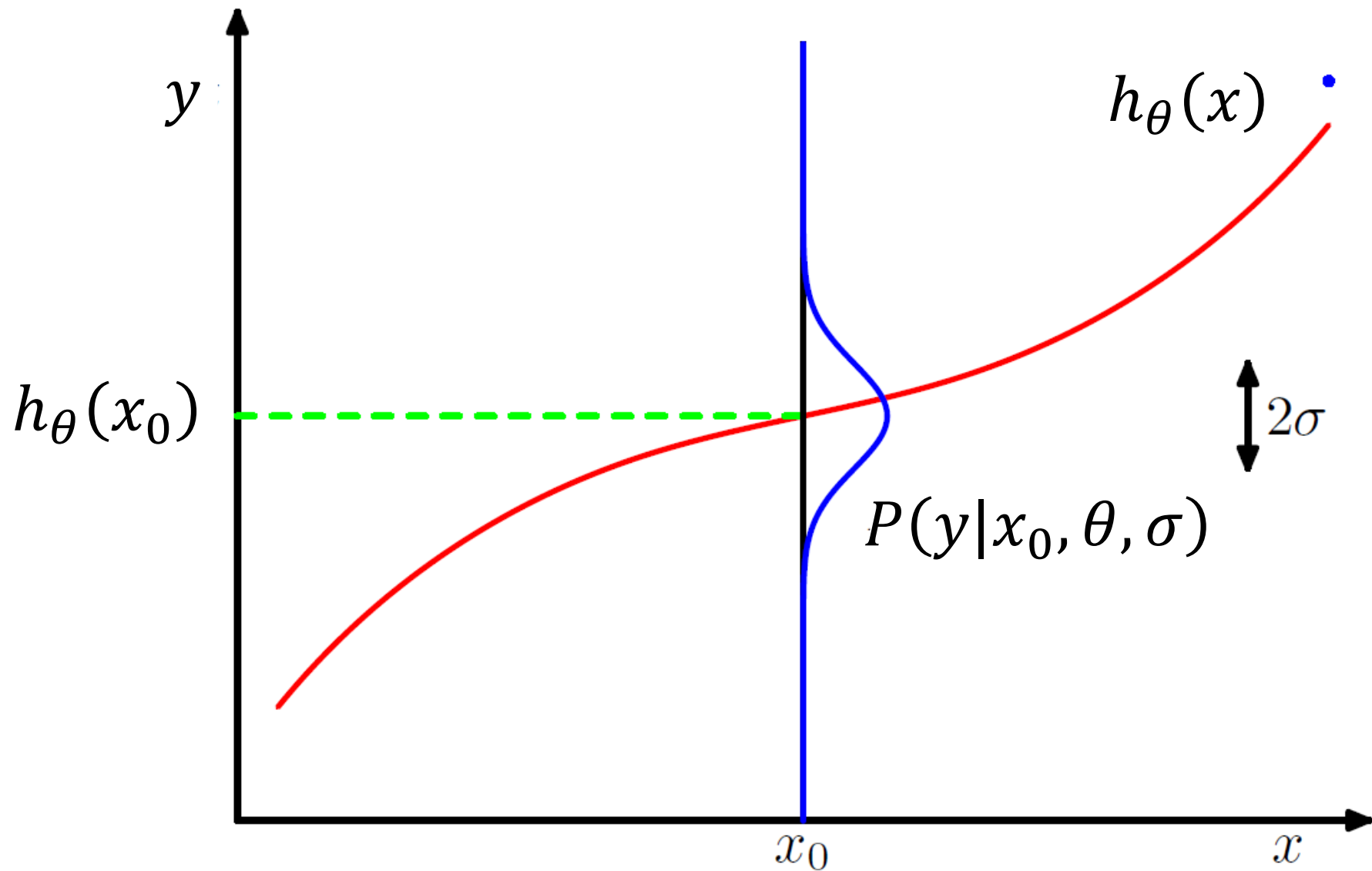
$$y^{(n)} = h_{\theta}(x^{(n)}) + \varepsilon^{(n)} = \theta^T x^{(n)} + \varepsilon^{(n)}$$

gde  $\varepsilon$  predstavlja šum

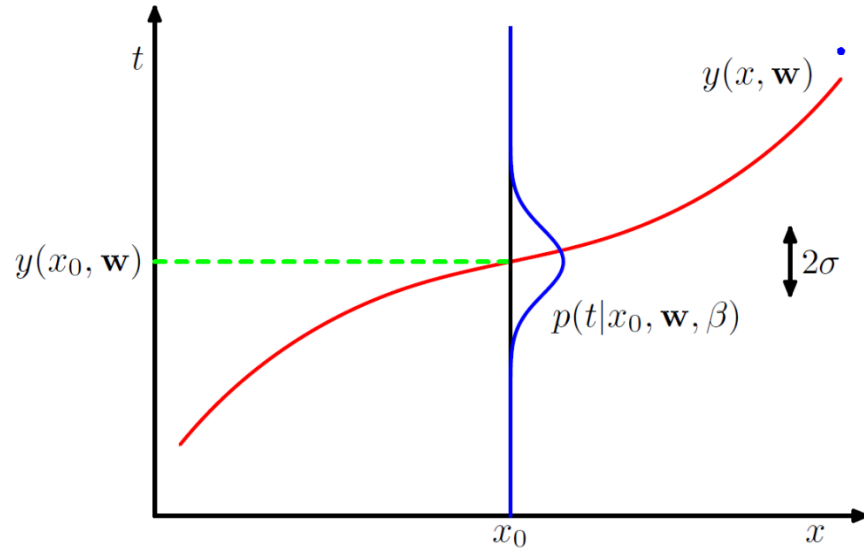
- **Pretpostavka 2:**  $\varepsilon^{(n)}$  su IID po Gausovoj raspodeli sa srednjom vrednošću 0 i nekom varijansom  $\sigma^2$ :

$$\varepsilon^{(i)} \sim \mathcal{N}(0, \sigma^2)$$

# Fitovanje polinomijalne krive



# Fitovanje polinomijalne krive



$$P(\varepsilon^{(i)}) = \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} \exp \left\{ -\frac{(\varepsilon^i)^2}{2\sigma^2} \right\}$$

Iskoristićemo trening  
podatke da  
odredimo  $\theta$

$$P(y^{(i)}|x^{(i)}; \theta) = \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} \exp \left\{ -\frac{(y^{(i)} - \theta^T x^{(i)})^2}{2\sigma^2} \right\}$$

# Fitovanje polinomijalne krive

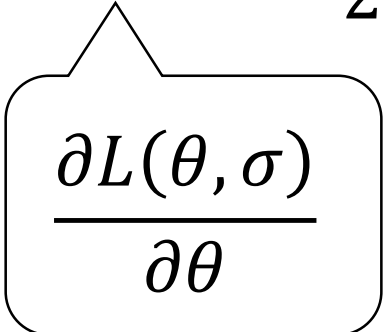
- Metod maksimalne verodostojnosti: odabrati  $\theta$  tako da su uočeni podaci najverovatniji –  $\theta$  koje maksimizuje  $L(\theta)$

$$\begin{aligned} L(\theta) &= \prod_{i=1}^N p(y^{(i)} | x^{(i)}; \theta) = \\ &= \prod_{i=1}^N \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} \exp\left(-\frac{(y^{(i)} - \theta^T x^{(i)})^2}{2\sigma^2}\right) \end{aligned}$$

# Fitovanje polinomijalne krive

$$L(\theta) = \prod_{i=1}^N \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} \exp\left(-\frac{(y^{(i)} - \theta^T x^{(i)})^2}{2\sigma^2}\right)$$

$$\ln L(\theta) = -\frac{1}{2\sigma^2} \sum_{i=1}^N (y^{(i)} - \theta^T x^{(i)})^2 - \frac{N}{2} \ln \sigma^2 - \frac{N}{2} \ln(2\pi)$$


$$\frac{\partial L(\theta, \sigma)}{\partial \theta}$$

# $\partial L(\theta, \sigma) / \partial \theta$

$$\ln L(\theta) = -\frac{1}{2\sigma^2} \sum_{i=1}^N (y^{(i)} - \theta^T x^{(i)})^2 - \frac{N}{2} \ln \sigma^2 - \frac{N}{2} \ln(2\pi)$$

Zameni ćemo sa  $\frac{1}{2}$  (skaliranje ne utiče na poziciju minimuma)

$= 0$  (ne zavisi od  $\theta$ )

- Umesto maksimuma logaritma, tražićemo minimum negativnog logaritma:

$$\frac{1}{2} \sum_{i=1}^N (y^{(i)} - \theta^T x^{(i)})^2$$

Metod najmanjih  
kvadrata

# Fitovanje polinomijalne krive

- Pod uvedenim **probabilističkim pretpostavkama** o podacima, metod najmanjih kvadrata odgovara pronalaženju ocene maksimalne verodostojnosti  $\theta$
- Primetite da  $\theta_{ML}$  nije zavisilo od  $\sigma$