

תרגיל 2 | BML

מגיש: אבי כוגן | ת.ז: 205417710

שאלה 1

נתון $p(\theta|D)$ נבצע החלפת משתנים מ- α, γ לקבל הצפיפויות הנדרשות.
 נשתמש בנוסחה להחלפת משתנים שראינו בתרגול 1:
 נגדיר פונקציות לפי הפרמטריזציה הנתונה של y לפי כל פרמטר:

$$\begin{aligned} f : \theta &\rightarrow \alpha \\ g : \theta &\rightarrow \gamma \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} f(\theta) &= \frac{\theta}{10} \Rightarrow f^{-1}(\alpha) = 10\alpha \\ g(\theta) &= \theta^{1/3} \Rightarrow g^{-1}(\gamma) = \gamma^3 = (\gamma_1^3, \dots, \gamma_k^3) \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \frac{\partial f^{-1}}{\partial \alpha} &= 10 \\ \frac{\partial g^{-1}}{\partial \gamma} &= 3 \text{diag}(\gamma_1^2, \dots, \gamma_n^2) \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} p_\alpha(\alpha|D) &= p_\theta(f^{-1}(\alpha)|D) \cdot \left| \frac{\partial f^{-1}}{\partial \alpha} \right| = 10^k p_\theta(10\alpha|D) \\ p_\gamma(\gamma|D) &= p_\theta(g^{-1}(\gamma)|D) \cdot \left| \frac{\partial g^{-1}}{\partial \gamma} \right| = 3^k \cdot p_\theta(\gamma^3|D) \cdot \prod_{n=1}^k \gamma_n^2 \end{aligned}$$

שאלה 2

נבדוק עבור α :

$$\begin{aligned}
\hat{\alpha}^{MMSE} &= E_{\alpha}[p_{\alpha}(\alpha|D)] \\
&= \int \alpha p_{\alpha}(\alpha|D) d\alpha \\
&\stackrel{Q1}{=} \int \frac{\theta}{10} p_{\alpha}(\alpha|D) d\alpha \\
&\stackrel{Q1,*}{=} \int \frac{\theta}{10} 10 p_{\theta}(10\alpha|D) \frac{1}{10} d\theta \\
&= \frac{1}{10} \int \theta p_{\theta}(\theta|D) d\theta \\
&= \frac{1}{10} \hat{\theta}^{MMSE}
\end{aligned}$$

* עבור החלפת המשתנה באינטגרל מתקיים:

$$\begin{aligned}
\theta &= 10\alpha \\
d\theta &= 10d\alpha
\end{aligned}$$

$$y_{\hat{\alpha}}(x) \stackrel{def Q1}{=} x \cdot 10\hat{\alpha}^{MMSE} = x \cdot \hat{\theta}^{MMSE} \stackrel{def Q1}{=} y_{\hat{\theta}}(x)$$

קיבלנו שהפתרון זהה.

נבדוק עבור γ :

$$\begin{aligned}
\hat{\gamma}^{MMSE} &= E_{\gamma}[p_{\gamma}(\gamma|D)] \\
&= \int \gamma p_{\gamma}(\gamma|D) d\gamma \\
&\stackrel{Q1}{=} \int \gamma \cdot 3 \cdot p_{\theta}(\gamma^3|D) \cdot \gamma_n^2 d\gamma \\
&\stackrel{*}{=} 3 \int \gamma^3 \cdot p_{\theta}(\gamma^3|D) \frac{1}{3} \theta^{-2/3} d\theta \\
&\stackrel{\gamma^3=\theta}{=} \int \theta^{1/3} \cdot p_{\theta}(\theta|D) d\theta \\
&= E_{\theta}[\theta^{1/3}|D]
\end{aligned}$$

* עבור החלפת המשתנה באינטגרל מתקיים:

$$\theta^{1/3} = \gamma$$

$$\frac{1}{3}\theta^{-2/3}d\theta = d\gamma$$

לכן קיבלנו:

$$y_{\hat{\gamma}}(x) \stackrel{def}{=} x \cdot (\hat{\gamma}^{MMSE})^3 = x \cdot E_{\theta}[\theta^{1/3}|D]^3 \neq x \cdot E_{\theta}[\theta|D] \stackrel{def}{=} y_{\hat{\theta}}(x)$$

קיבלנו שהפתרון שונה.

$$y_{\hat{\theta}}(x) = y_{\hat{\alpha}}(x), y_{\hat{\theta}}(x) \neq y_{\hat{\gamma}}(x) \text{ סה"כ קיבלנו}$$

שאלה 3

$$p(\theta, D_1, D_2) \stackrel{Bayes\ law}{=} p(D_1, D_2|\theta)p(\theta)$$

$$\stackrel{*}{=} p(D_1|\theta)p(D_2|\theta)p(\theta)$$

* מהנתון מתקיים שבהנתן θ כל התצפיות ב"ת כי $\eta \sim N(0, I\sigma^2)$, כלומר $D_1 \perp D_2$.

שאלה 4

$$p(\theta|D_1, D_2) = \frac{p(\theta, D_1, D_2)}{p(D_1, D_2)} = \frac{p(D_1|\theta)p(D_2|\theta)p(\theta)}{p(D_1, D_2)}$$

$$\stackrel{*}{\propto} p(D_1|\theta)p(D_2|\theta)p(\theta)$$

* כאשר מניחים ש $p(D_1, D_2)$ קבוע.
 קיבלנו ש- $p(\theta|D_1, D_2)$ פרופרציאונלי למכפלת צפיפויות של גאוסיאניים, לכן זוהי גם צפיפות גאוסיאנית,
 נמצא לה את התוחלת והשונות בעזרת המהנלוביס.
 נסמן Y_i - וקטור המטרה, D_i הדאטה ו H_i את $design\ matrix$ המתאימה,

ראינו בהרצאה שמתקיים $D_i|\theta \sim N(H_i\theta, \sigma^2)$, לכן נקבל:

$$\begin{aligned}\Delta &= \frac{1}{2}[(\theta - \mu)^T \Sigma^{-1}(\theta - \mu) + \frac{1}{\sigma^2} \|Y_1 - H_1\theta\|_2^2 + \frac{1}{\sigma^2} \|Y_2 - H_2\theta\|_2^2] \\ \frac{\partial \Delta}{\partial \theta} &= \frac{1}{2}[\cancel{2} \cdot \Sigma^{-1}(\theta - \mu) - \frac{\cancel{2}}{\sigma^2} H_1^T(Y_1 - H_1\theta) - \frac{\cancel{2}}{\sigma^2} H_2^T(Y_2 - H_2\theta)] \\ &= (\Sigma^{-1} + \frac{1}{\sigma^2} H_1^T H_1 + \frac{1}{\sigma^2} H_2^T H_2)\theta - (\Sigma^{-1}\mu + \frac{1}{\sigma^2} H_1^T Y_1 + \frac{1}{\sigma^2} H_2^T Y_2)\end{aligned}$$

וכמו שראינו בתרגול בטריק הנגזרת מתקיים:

$$\theta|D_1, D_2 \sim N((\Sigma^{-1} + \frac{1}{\sigma^2} H_1^T H_1 + \frac{1}{\sigma^2} H_2^T H_2)^{-1}(\Sigma^{-1}\mu + \frac{1}{\sigma^2} H_1^T Y_1 + \frac{1}{\sigma^2} H_2^T Y_2), (\Sigma^{-1} + \frac{1}{\sigma^2} H_1^T H_1 + \frac{1}{\sigma^2} H_2^T H_2)^{-1})$$

שאלה 5

ממשפט שהוכחנו בהרצאה 4 מתקיים:

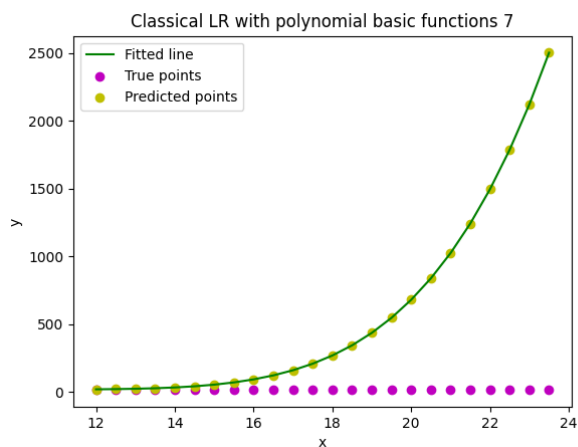
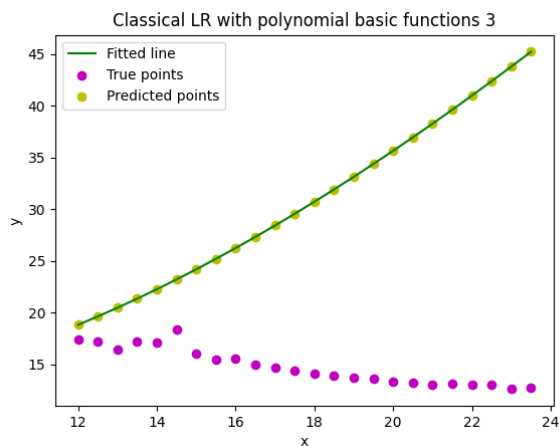
$$\begin{aligned}\mu_{\theta|D_i} &= \Sigma_{\theta|D_i}(\Sigma^{-1}\mu + \frac{1}{\sigma^2} H_i^T Y_i) \\ \Sigma_{\theta|D_i} &= (\frac{1}{\sigma^2} H_i^T H_i + \Sigma^{-1})^{-1}\end{aligned}$$

בנוסף מתקיים שהאומד $MMSE$ ל $\theta|D_1, D_2$ הוא התוחלת של $\theta|D_1, D_2$, לכן נשכתב את התוחלת לפי הפריור על θ ו $\Sigma_{\theta|D_i}, \mu_{\theta|D_i}$:

$$\begin{aligned}\Sigma^{-1} + \frac{1}{\sigma^2} H_1^T H_1 + \frac{1}{\sigma^2} H_2^T H_2 &= \underbrace{\Sigma^{-1} + \frac{1}{\sigma^2} H_1^T H_1}_* + \underbrace{\Sigma^{-1} + \frac{1}{\sigma^2} H_2^T H_2}_{**} - \Sigma^{-1} \\ &= \underbrace{\Sigma_{\theta|D_1}^{-1}}_* + \underbrace{\Sigma_{\theta|D_2}^{-1}}_{**} - \Sigma^{-1} \\ \Sigma^{-1}\mu + \frac{1}{\sigma^2} H_1^T Y_1 + \frac{1}{\sigma^2} H_2^T Y_2 &= \underbrace{\Sigma^{-1}\mu + \frac{1}{\sigma^2} H_1^T Y_1}_* + \underbrace{\Sigma^{-1}\mu + \frac{1}{\sigma^2} H_2^T Y_2}_{**} - \Sigma^{-1}\mu \\ &= \underbrace{\Sigma_{\theta|D_1}^{-1}\mu_{\theta|D_1}}_* + \underbrace{\Sigma_{\theta|D_2}^{-1}\mu_{\theta|D_2}}_{**} - \Sigma^{-1}\mu \\ \Rightarrow \theta|D_1, \hat{D}_2^{MMSE} &= (\Sigma_{\theta|D_1}^{-1} + \Sigma_{\theta|D_2}^{-1} - \Sigma^{-1})^{-1}(\Sigma_{\theta|D_1}^{-1}\mu_{\theta|D_1} + \Sigma_{\theta|D_2}^{-1}\mu_{\theta|D_2} - \Sigma^{-1}\mu)\end{aligned}$$

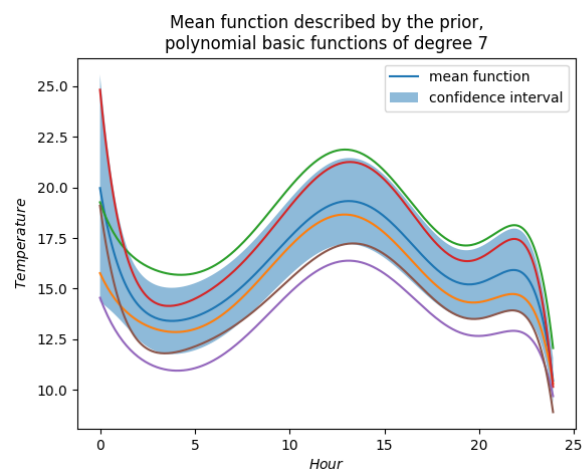
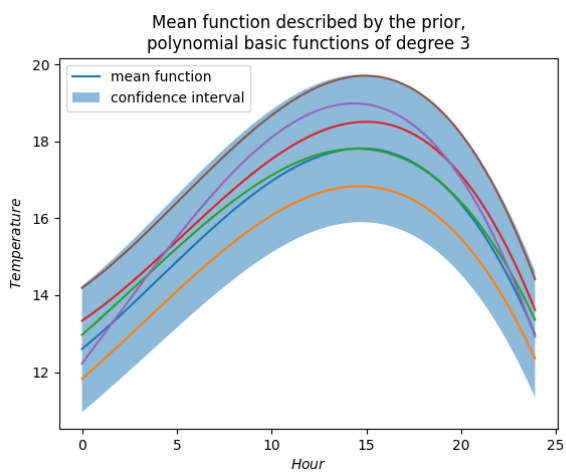
חלק מעשי

רגרסיה קלאסית עם פונק' בסיס פולינומיאלית:



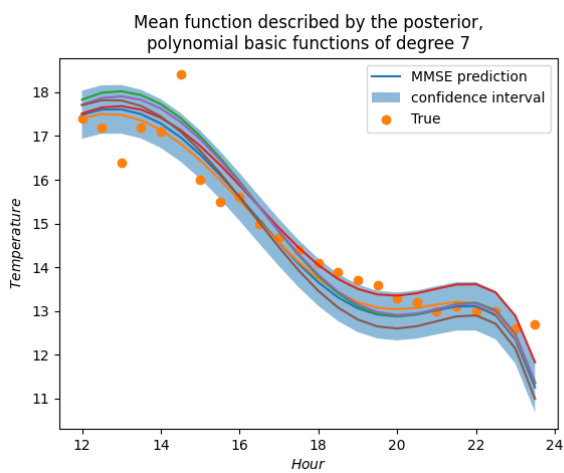
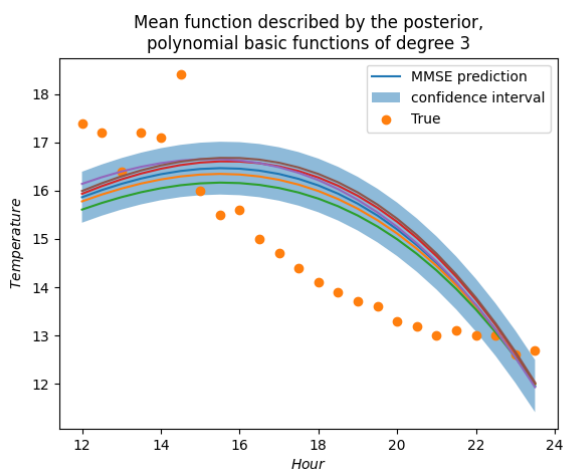
Average squared error with Classical LR with polynomial basic functions of degree 3 is 351.21
Average squared error with Classical LR with polynomial basic functions of degree 7 is 848707.53

רגרסיה בייזיאנית עם פונק' בסיס פולינומיאלית:
פריור:



נצפה שמרבית הפונק' שיוגדלו יהיו בתוך הר"ס, ואכן ניתן לראות שהן בר"ס.

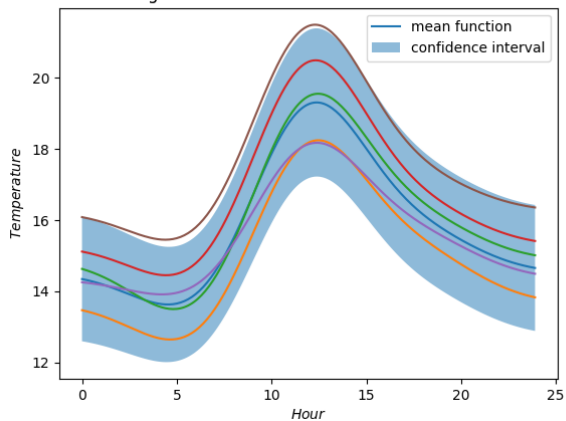
פוסטריור:



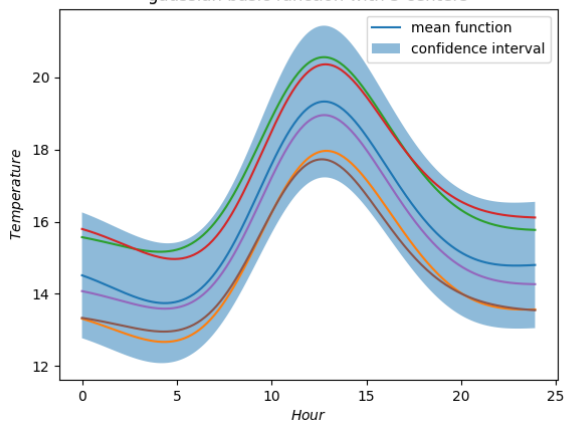
Average squared error with BLR with polynomial basic functions of degree 3 is 1.90
Average squared error with BLR with polynomial basic functions of degree 7 is 0.35

רגרסיה בייזיאנית עם פונק' בסיס גאוסיאניות:
פריוור:

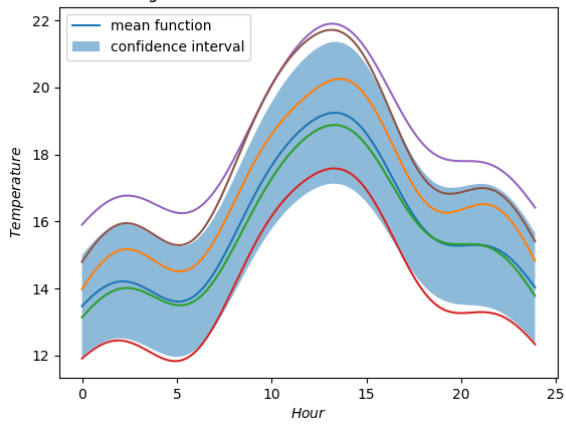
Mean function described by the prior,
gaussian basic function with 3 centers



Mean function described by the prior,
gaussian basic function with 5 centers

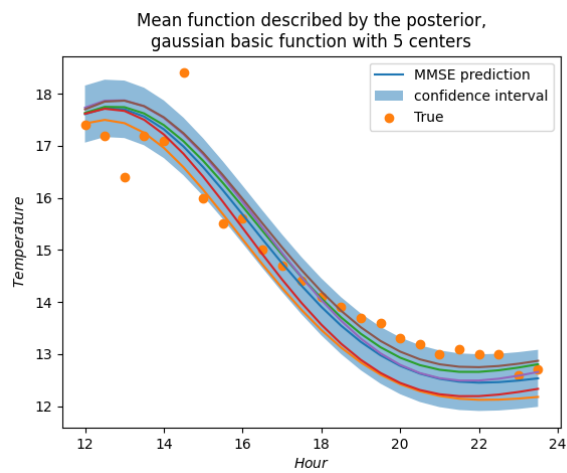
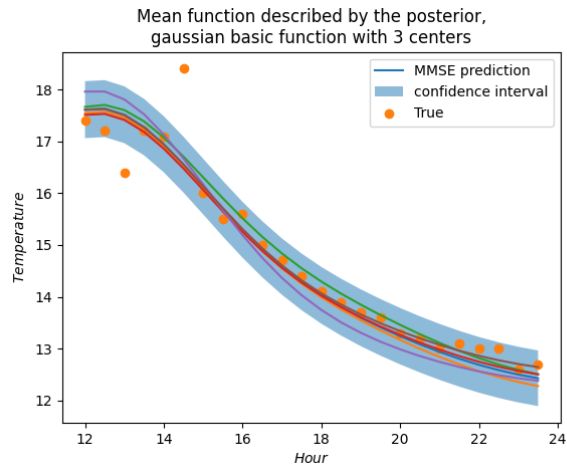


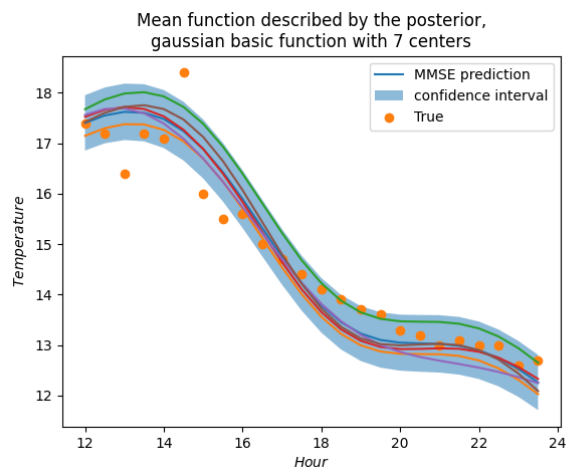
Mean function described by the prior,
gaussian basic function with 7 centers



נצפה שמרבית הפונק' שיוגדלו יהיו בתוך הר"ס, ואכן ניתן לראות שעבור 3,5 מרכזים כולם בר"ס אך ב 7 מרכזים 3 פונק' אינן בר"ס לכל אורכן.

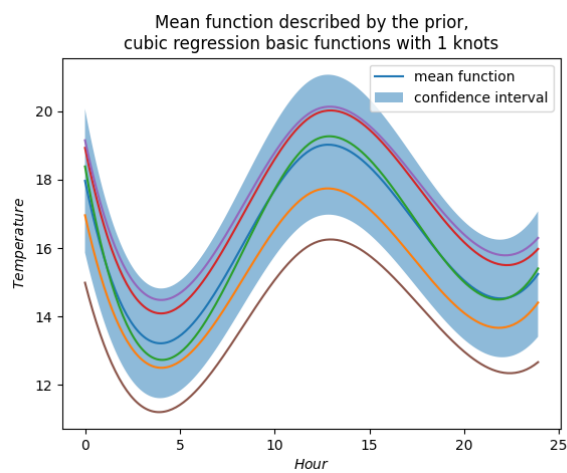
פוסטריור:

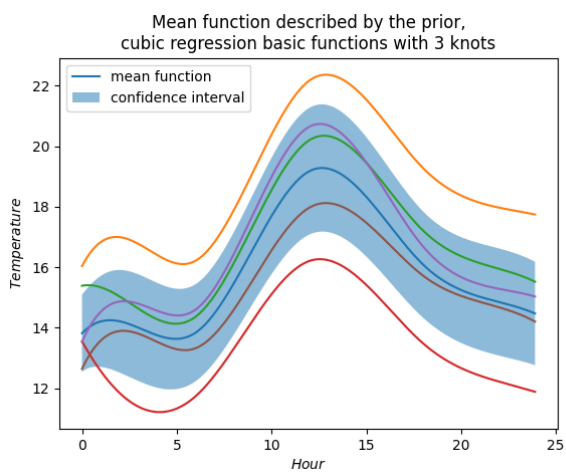
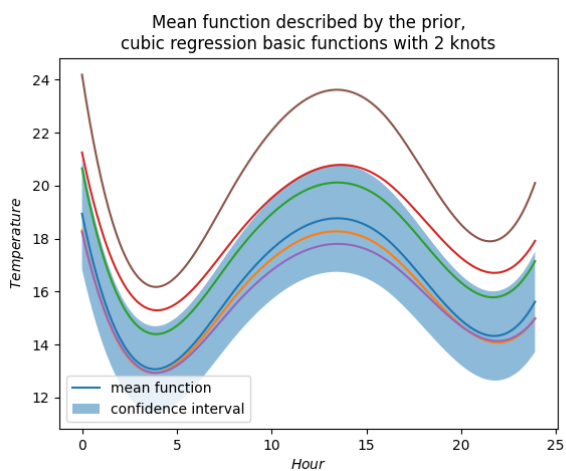




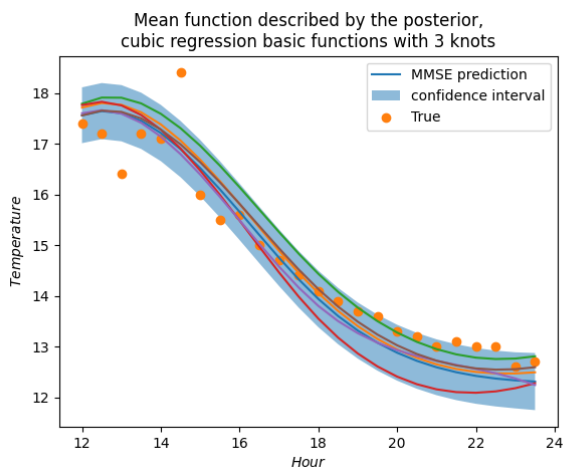
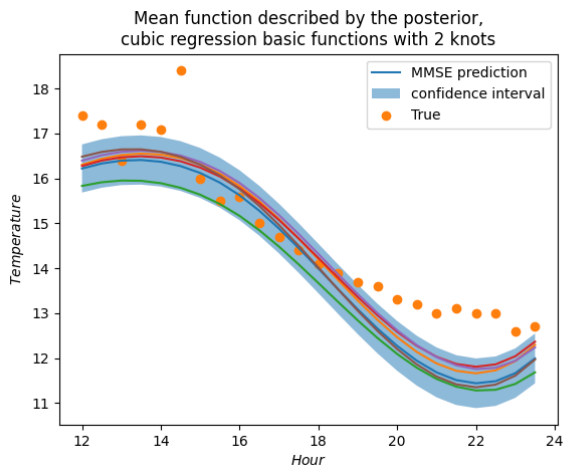
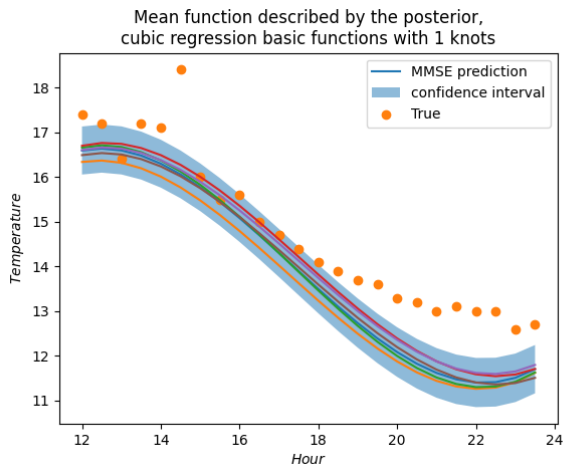
Average squared of BLR error with gaussian basic functions with 3 centers is 0.23
 Average squared of BLR error with gaussian basic functions with 5 centers is 0.32
 Average squared of BLR error with gaussian basic functions with 7 centers is 0.26

רגרסיה בייזיאנית עם פונק' בסיס *Cubic*:
 פריור:





נצפה שמרבית הפונק' שיוגדלו יהיו בתוך הר"ס, ואכן ניתן לראות שעבור 1 knot זה כך אך עבור 2,3 קיבלנו 2 פונק' שהן מחוץ לר"ס.



```
Average squared error of BLR with cubic regression basic functions with 1 knots 1.13
Average squared error of BLR with cubic regression basic functions with 2 knots 0.94
Average squared error of BLR with cubic regression basic functions with 3 knots 0.30
```

כל השגיאות:

```
Average squared error with Classical LR with polynomial basic functions of degree 3 is 351.21
Average squared error with Classical LR with polynomial basic functions of degree 7 is 848787.53
Average squared error with BLR with polynomial basic functions of degree 3 is 1.90
Average squared error with BLR with polynomial basic functions of degree 7 is 0.35
Average squared error of BLR with gaussian basic functions with 3 centers is 0.23
Average squared error of BLR with gaussian basic functions with 5 centers is 0.32
Average squared error of BLR with gaussian basic functions with 7 centers is 0.26
Average squared error of BLR with cubic regression basic functions with 1 knots 1.13
Average squared error of BLR with cubic regression basic functions with 2 knots 0.94
Average squared error of BLR with cubic regression basic functions with 3 knots 0.30
```