

### Задача 3

$$\begin{aligned}\mu &= k^T(y) (K + \sigma^2 I_n)^{-1} \mathbf{1} = k^T(y) (\mathbf{1} k(x, x) \mathbf{1}^T + \sigma^2 I_n)^{-1} \mathbf{1} = \\ &= k^T(y) (\sigma^{-2} I_n - \sigma^{-2} I_n \mathbf{1} (k^T(x, x) + \mathbf{1}^T \sigma^{-2} I_n \mathbf{1})^{-1} \mathbf{1}^T \sigma^{-2}) \mathbf{1} =\end{aligned}$$

$$= k^T(y) \left( \frac{1}{\sigma^2} I_n - \frac{1}{\sigma^4 (k^T(x, x) + n \sigma^{-2})} \mathbf{1} \mathbf{1}^T \right) \mathbf{1} =$$

$$= k(x, y) \mathbf{1}^T \left( \frac{1}{\sigma^2} I_n - \frac{1}{\sigma^4 (k^T(x, x) + n \sigma^{-2})} \mathbf{1} \mathbf{1}^T \right) \mathbf{1} =$$

$$= \frac{k(x, y) \sum_{i=1}^n t_i}{n k(x, x) + \sigma^2}$$

$$\begin{aligned}\text{Var} &= k(y, y) - k(x, y) \mathbf{1}^T (K + \sigma^2 I_n)^{-1} \mathbf{1} k(x, y) = \\ &= k(y, y) - k^2(x, y) \mathbf{1}^T (K + \sigma^2 I_n)^{-1} \mathbf{1} = k(y, y) - \frac{n k^2(x, y)}{\sigma^2 + n k(x, x)}\end{aligned}$$

$$\text{Если } y = x: \quad \mu = \frac{k(x, x) \sum_{i=1}^n t_i}{n k(x, x) + \sigma^2}$$

$$\text{Var} = k(x, x) - \frac{n k^2(x, x)}{\sigma^2 + n k(x, x)}$$

Оценка по  $f(x)$  не смещен.

### Задача 4

$$(x, t) = \{ (x_i, t_i) : x_i, t_i \in \mathbb{R} \}_{i=1}^n$$

$$x_i = x_1 + (i-1)h, h > 0, \quad t_i = f(x_i)$$

$$K(x', x'') = \alpha \exp \left\{ -\frac{|x' - x''|}{\sigma} \right\}$$

$$\mu_* = k_*^T [K + \sigma^2 I]^{-1} \mathbf{1} = k_*^T K^{-1} \mathbf{1}$$

$$K = \alpha \begin{pmatrix} 1 & e^{-\frac{h}{\sigma}} & e^{-\frac{2h}{\sigma}} & \dots & e^{-\frac{(n-1)h}{\sigma}} \\ e^{-\frac{h}{\sigma}} & 1 & e^{-\frac{h}{\sigma}} & \dots & e^{-\frac{(n-2)h}{\sigma}} \\ & & & & \\ & & & & \\ e^{-\frac{(n-1)h}{\sigma}} & & & & 1 \end{pmatrix}$$

$$K^{-1} = \frac{1}{(1 - e^{-\frac{2h}{\sigma}})\alpha} \begin{pmatrix} 1 & -e^{-\frac{h}{\sigma}} & 0 & \dots & 0 \\ -e^{-\frac{h}{\sigma}} & 1 - e^{-\frac{2h}{\sigma}} & -e^{-\frac{h}{\sigma}} & \dots & 0 \\ & & & & \\ & & & & \\ 0 & 0 & 0 & \dots & 1 \end{pmatrix}$$

$$\mu_* = k_*^T K^{-1} \mathbf{1} = e^{-\frac{x_* - x_n}{\sigma}} (0 \ 0 \ \dots \ 0 \ 1) \begin{pmatrix} t_1 \\ t_2 \\ \vdots \\ t_n \end{pmatrix} = e^{-\frac{x_* - x_n}{\sigma}} t_n$$

$$\sigma_*^2 = k_{t,t} - k_*^T [K + \sigma^2 I]^{-1} k_* = \alpha - k_*^T K^{-1} k_* = \alpha (1 - e^{-\frac{2(x_* - x_n)}{\sigma}})$$

Ответ:  $\mu_* = e^{-\frac{x_* - x_n}{\sigma}} t_n$   
 $\sigma_*^2 = \alpha (1 - e^{-\frac{2(x_* - x_n)}{\sigma}})$

# Задача 5

Покажите равенство подынтегральных ф-ий.

$$\hat{\sigma}^2(V|X \cup \mathcal{X}) = K(V, V) - (K^T(V) K(V, \mathcal{X})) \begin{pmatrix} K & K(\mathcal{X}) \\ K^T(\mathcal{X}) & K(\mathcal{X}, \mathcal{X}) \end{pmatrix}^{-1} \begin{pmatrix} K(V) \\ K(V, \mathcal{X}) \end{pmatrix} \equiv$$

$$\text{где } K(V) = \begin{pmatrix} K(V, x_1) \\ \vdots \\ K(V, x_n) \end{pmatrix}$$

$$K = \begin{pmatrix} K(x_1, x_1) & \dots & K(x_1, x_n) \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ K(x_n, x_1) & \dots & K(x_n, x_n) \end{pmatrix}$$

$$\equiv K(V, V) - (K^T(V) K(V, \mathcal{X})) \begin{pmatrix} K^{-1} + K^{-1} K(\mathcal{X}) \pm K^T(\mathcal{X}) K^{-1} & -K^{-1} K(\mathcal{X}) H \\ -\pm K^T(\mathcal{X}) K^{-1} & \pm \end{pmatrix} \begin{pmatrix} K(V) \\ K(V, \mathcal{X}) \end{pmatrix} \equiv$$

$$\text{где } \pm = (K(\mathcal{X}, \mathcal{X}) - K^T(\mathcal{X}) K^{-1} K(\mathcal{X}))^{-1} = \hat{\sigma}^2(\mathcal{X} | \mathcal{X})$$

$$\equiv K(V, V) - K^T(V) K^{-1} K(V) - K^T(V) K^{-1} K(\mathcal{X}) \pm K^T(\mathcal{X}) K^{-1} K(V) +$$

$$+ K(V, \mathcal{X}) \pm K^T(\mathcal{X}) K^{-1} K(V) + K^T(V) K^{-1} K(\mathcal{X}) \pm K(V, \mathcal{X}) - K(V, \mathcal{X}) \pm K(V, \mathcal{X})$$

$$\hat{\sigma}^2(V|X) - \hat{\sigma}^2(V|X \cup \mathcal{X}) = K(V, V) - K^T(V) K^{-1} K(V) - K(V, V) +$$

$$+ K^T(V) K^{-1} K(V) + \pm (K^2(V, \mathcal{X}) - 2 K(V, \mathcal{X}) K^T(V) K^{-1} K(\mathcal{X}) + (K^T(V) K^{-1} K(\mathcal{X}))^2) =$$

$$= \pm (K(V, \mathcal{X}) - K^T(V) K^{-1} K(\mathcal{X}))^2 = \frac{\hat{\kappa}^2(V, \mathcal{X})}{\hat{\sigma}^2(\mathcal{X} | \mathcal{X})}$$

ч.и.в.

### Задача 6

$$\lambda^* = \underset{\lambda \in \mathbb{R}^r}{\operatorname{argmin}} \|\hat{x}(\lambda) - x\|_2^2, \text{ и.о. } \|\hat{x}(\lambda) - x\|_2^2 \rightarrow \min$$

$$\|\langle x \rangle + U_x \lambda - x\|_2^2 \rightarrow \min$$

$$\|U_x \lambda - (x - \langle x \rangle)\|_2^2 \rightarrow \min$$

↑  
задача мин. пересечения, поэтому

$$\lambda^* = \begin{cases} (U_x^T U_x)^{-1} U_x^T (x^* - \langle x \rangle), & r \leq d \\ U_x^T (U_x U_x^T)^{-1} (x^* - \langle x \rangle), & r > d \end{cases}$$

$$y^* = \begin{cases} \langle y \rangle + U_y (U_x^T U_x)^{-1} U_x^T (x^* - \langle x \rangle), & r \leq d \\ \langle y \rangle + U_y U_x^T (U_x U_x^T)^{-1} (x^* - \langle x \rangle), & r > d \end{cases}$$