

Упражнение 4.

$$x^2 - 2x + \delta = 0 \quad \Delta x = 10^{-5}$$

$$\delta = 0,999993751$$

$$2x\Delta x + 2\Delta x = +\Delta\delta$$

$$\Delta\delta = 2\Delta x(x+1)$$

ищем

$$\Delta\delta = \min \left\{ 2\Delta x \left(\frac{1 - \sqrt{1 - 2\delta}}{2} + 1 \right), \right.$$

$$\left. 2\Delta x \left(\frac{1 + \sqrt{1 - 2\delta}}{2} + 1 \right) \right\} =$$

$$= \min \left\{ \Delta x - \Delta x \sqrt{1 - 2\delta} + 2\Delta x \right\}$$

$$\underline{\Delta\delta_{opt} = \Delta x (3 - \sqrt{1 - 2\delta})} \sim 0$$

$\Delta\delta \sim 10^{-5}$ δ полученный здесь
убедителен до трех верных
значков

Упражнение 3.

3. 1.

$$ay^3 + d = 0 \quad \Delta a = 10^{-3}$$

$$\Delta d = 10^{-3}$$

$$y^3 = -\frac{d}{a} \quad \checkmark \Rightarrow y = \sqrt[3]{-\frac{d}{a}}$$

Методом засечек определяются:

$$\left| \frac{\partial y}{\partial d} \right| = \frac{1}{3} \frac{d^{-2/3}}{a^{1/3}} \quad \left| \frac{\partial y}{\partial a} \right| = \frac{1}{3} \frac{d^{1/3}}{a^{4/3}}$$

$$\Delta y = \frac{1}{3} \left(\frac{d^{-2/3}}{a^{1/3}} \Delta d + \frac{d^{1/3}}{a^{4/3}} \Delta a \right) =$$

$$= \frac{1}{3} \left(\frac{d^{-2/3} a \Delta d + d^{1/3} \Delta a}{a^{4/3}} \right)$$

Нормируем погрешность
вторже (1, 8):

$$\Delta y \Big|_{\begin{array}{l} a=1 \\ d=8 \end{array}} = \frac{10^{-3}}{3} \left(\frac{\frac{1}{4} + 2}{1} \right) =$$

$$= \frac{10^{-3} \cdot \cancel{8^3}}{\cancel{8} \cdot 4} = \underline{\underline{\frac{3}{4} \cdot 10^{-3}}}$$

3.2.

$$u'(x) \approx \frac{u(x-2h) - 8u(x-h) + 8u(x+h) - u(x+2h)}{12h}$$

I. Ошибки окружения

$$\epsilon_{\text{round}} = \frac{18 \Delta u}{12h}$$

II Ошибка метода

$$\epsilon_{\text{Method}} =$$

$$\begin{aligned} \bullet u(x-2h) &= u' \cdot 2h + u + \\ &+ \frac{u''}{2} 4h^2 + \frac{u'''}{6} 8h^3 + \frac{u''''}{24} 16h^4 + \\ &+ \frac{u^{(5)}}{120} 32h^5 \end{aligned}$$

З. 2.

$$u'(x) \approx \frac{u(x-2h) - 8u(x-h) + 8u(x+h) - u(x+2h)}{12h}$$

I. Оциска окружение

$$E_{\text{round}} = \frac{3}{2} \frac{\Delta u}{h}$$

II. Оциска метода

① $u(x-2h) - u(x+2h) =$

$$= -4h u' - 2 \cdot 8h^3 \frac{u'''}{6} - 2 \cdot 3h^5 \cdot$$

$$\cdot \frac{u''}{120}$$

② $u(x+h) - u(x-h) =$

$$= 2h u' + 2h^3 \frac{u'''}{6} + 2h^5 \frac{u'''}{120}$$

h^4

$$u'(x) \sim \frac{1}{12h} \left(-4hu' - 8h^3 \frac{u'''}{3} - \right.$$

$$\left. - \frac{8h^5}{15} u'' + 16hu' + \frac{8h^3 u'''}{3} + \frac{8h^5 u''}{60} \right) \Theta$$

$$\textcircled{=} u' + \frac{1}{12h} \frac{\delta h^4 u'}{15} =$$

$$u' \left(-\frac{h^4 u'}{30} \right) \rightarrow E_{\text{method}}$$

$$E_{\text{method}} = \frac{\sqrt[11]{h^4 u'}}{30} \leq \frac{h^4}{30} M_5$$

III Регулируемый шаг
как:

$$E = \frac{3 \Delta u}{2h} + \frac{h^4 M_5}{30}$$

$$\frac{\partial E}{\partial h} = -\frac{3 \Delta u}{2h^2} + \frac{2h^3 M_5}{15} = 0$$

$$-15 \cdot 3 \Delta u + 4h^5 M_5 = 0$$

$$h_{\text{opt}}^5 = \frac{\sqrt[11]{45}}{4} M_5 \cdot \frac{1}{M_5} \frac{\Delta u}{\Delta u}$$

$$h_{\text{opt}} = \sqrt[5]{\frac{45 \Delta u}{4 M_5}}$$

Упражнение 5

$$5x_{n+1} - x_n = 4$$

Л''

$$5\Delta x_{n+1} + \Delta x_n = 0$$

Л''

$$\Delta x_{n+1} = \frac{\Delta x_n}{5}$$

$$\Delta x_n = \frac{\Delta x_0}{5^n}$$

$$x_n = 1 + \frac{x_0 - 1}{5^n} = \frac{5^n + x_0 - 1}{5^n}$$

Л''

$$\Delta x_{n+1} = \frac{\Delta x_0}{5^n} \cdot \frac{5^n}{5^n + x_0 - 1} =$$

$$= \frac{10x_0}{5^n + x_0 - 1}$$

~~$$\delta(\delta_n) = \delta \cdot (5^n + x_0 - 1) - \delta \cdot x_0 (5^n + x_0 - 1)$$~~

~~δx_0~~

~~$(5^n + x_0 - 1)^2$~~

$$= \delta \frac{5^n + x_0 - 1 - 5^n x_0 - 1 \cdot x_0}{(5^n + x_0 - 1)^2}$$

$$5^n x_0 < 5^n - 1$$

$$5^n - 1 - 5^n x_0 > 0$$

$$x_0 < \frac{5^n - 1}{5^n}$$

$$\frac{x_0 - 1}{5^n} > \frac{1}{5^n}$$

$$\frac{\partial(s_n)}{\partial n} = \frac{0 - 10x_0(105^{n-1})}{(5^n + x_0 - 1)^2} < 0$$

$\forall x_0$

\checkmark''

Однозначительная нордем-
носа всякая удобна в
виде таблицы Moscow от x_0

Упражнение 4.

$$x^2 - 2x + \beta = 0 \quad \Delta x = 10^{-5}$$

$$\begin{aligned} \beta &= 0,99999375 \cdot 10^{-5} = 0,11111 \cdot 10^{-5} \\ &= 99999,375 \cdot 10^{-6} \\ D &= 4 - 4\beta \Rightarrow x = \frac{2 \pm \sqrt{D}}{2} = \\ &\quad \checkmark \\ &= 1 \pm \sqrt{1 - \beta} \end{aligned}$$

$$2x \Delta x + 2\Delta x = \Delta \beta = 2\Delta x(x+1)$$

$$\Delta \beta_{opt} = \min \left\{ 2\Delta x (2 + \sqrt{1 - \beta}) \right\},$$

$$2\Delta x (2 - \sqrt{1 - \beta}) \} \sim (1 - \beta/2)$$

$$\Delta \beta_{opt} = \underbrace{4\Delta x}_{4 \cdot 10^{-5}} - 2\sqrt{1 - \beta} =$$

$$6,249 \cdot 10^{-6}$$

$$c = \sqrt{62}$$

$$\begin{aligned} &= 4 \cdot 10^{-5} + 1 \cdot 2 + \beta = 4 \cdot 10^{-5} 20.1 \\ &= 4 \cdot 10^{-5} + 99999,375 \cdot 10^{-6} 20.1 \\ &= 10^{-3} (0,09 - 2c) = 10^{-3} (0,09 - 5) \end{aligned}$$

$$x^2 - 2x + 1 - b = 0$$

Уравнение 4

$$x^2 - 2x + \delta = 0 \quad \Delta x = 10^{-5}$$

$$\Delta = 4 - 4\delta \Rightarrow x = 1 \pm \sqrt{1 - \delta}$$

$$2x\Delta x + 2\Delta x = \Delta \delta = 2\Delta x(x+1)$$

$$\Delta \delta = \min \left\{ 2\Delta x(2 + \sqrt{1 - \delta}), 2\Delta x(2 - \sqrt{1 - \delta}) \right\}$$

$$\Delta \delta = 2\Delta x \cdot 2 - 2\Delta x \underbrace{\sqrt{1 - \delta}}_{6,249 \cdot 10^{-6}} =$$

$$= 4 \cdot 10^{-5} - 2 \cdot 6 \cdot 10^{-5} \cdot 10^{-3} =$$
$$\gamma \cdot 10^{-5} \quad \gamma \ll 1$$

$$= \underbrace{(4 - \gamma) \cdot 10^{-5}}$$

$10^{-5} < \rightarrow$ Неоднозначно

5 знаков

Нерв. № 2

Задача № 3

$$C_1 \|x\|_2 \leq \|x\|_1 \leq C_2 \|x\|_2$$

$$\frac{\sum |x_i|}{n} \leq \sqrt{\frac{\sum x_i^2}{n}}$$

$$\frac{\|x\|_1}{n} \leq \frac{\|x\|_2}{\sqrt{n}} \Rightarrow C_2 = \sqrt{n}$$

$$\begin{aligned} \|x\|_1^2 &= \left(\sum_{i=1}^n x_i \right)^2 + 2 \sum_{i < j} |x_i| |x_j| \geq \\ &\geq \sum_{i=1}^n x_i^2 = \|x\|_2^2 \end{aligned}$$

$$\|x\|_2 \leq \|x\|_1 \leq \sqrt{n} \|x\|_2$$

Задача 4.

① $\|x\|_2 \leq \sqrt{m} \|x\|_\infty$

$$\begin{aligned} \|x\|_2 &= \sqrt{\sum_{i=1}^m x_i^2} \leq \sqrt{m (\max_i |x_i|)^2} = \\ &= \sqrt{m} \|x\|_\infty \quad \checkmark \end{aligned}$$

$$\|A\| = \|A\|_F$$

$$\bullet \|A\|_{\infty} \leq \sqrt{n} \|A\|_2$$

$A \in \mathbb{R}^{m \times n}$

$$\|A\|_{\infty} = \sup_{x \neq 0} \frac{\|Ax\|_{\infty}}{\|x\|_{\infty}} \leq$$

$$\leq \sup_{x \neq 0} \frac{\|Ax\|_{\infty}}{\frac{1}{\sqrt{n}} \|x\|_2} \leq \sqrt{n} \cdot \frac{\|Ax\|_2}{\|x\|_2} \leq \sqrt{n} \|A\|_2$$

Задача 3

U - унитарность

A - произв

$$\|U A\|_F = \|A U\|_F = \|A\|_F$$

$$\|A\|_F^2 = \text{tr } A^T A \quad \begin{matrix} L-B \\ \text{числитель} \\ \text{умножение} \end{matrix}$$

$$\|U A\|_F^2 = \text{tr } A^T U^T U A =$$

$$= \text{tr } A^T A$$

Несколько 3.

Метод 1.

Равноточное МНК:

$$L_e = \sum_{i=1}^l (y_i - \tilde{y})^2$$

$$\tilde{y} \equiv \text{const.}$$

$$\text{I. } \frac{\partial L_e}{\partial \tilde{y}} = 2 \sum_{i=1}^l (y_i - \tilde{y}) = 0$$

$$\sum_{i=1}^l y_i - l \tilde{y} = 0 \Rightarrow \tilde{y} = \bar{y}$$

Метод 2.

Применение МНК проходя
через среднюю точку (\bar{x}, \bar{y})

$$\hat{y} = \hat{w} x_0 + b = \frac{\hat{\text{cov}}(x, y)}{\hat{\text{var}}(x)} x_0 + \bar{y} - \bar{x} \frac{\hat{\text{cov}}(x, y)}{\hat{\text{var}}(x)}$$

Проверим верно ли ре

бесштрафно дает наивысший приоритет.

$$\bar{y} = \hat{w} \bar{x}_0 + \bar{y} - \hat{w} \bar{x}_0$$

$$\bar{y} = \bar{y} \quad \checkmark$$

Задача

Упрощение задач

I. Центрированные пра-
некоэффициенты

$$x_{ij} = x_{ij} - \sum_{j=1}^l x_{ij}$$

$$(x_{ij} - \bar{x}_{ij})$$

$$II. (x_{ij} - \bar{x}_{ij}) \rightarrow (x'^T x')^{-1} \rightarrow$$

Если соблюдаются обратимые
матрицы \Rightarrow

Zigzag 3.

$$X\omega = y \quad X \in \mathbb{R}^{n \times n}$$

$$\omega \in \mathbb{R}^{n \times 1}$$

$$y \in \mathbb{R}^{1 \times n}$$

Минимизация квадратичной функции - метод наименьших квадратов

$$L_{\text{Loss}} = L_e = \|X\omega - y\|^2 \rightarrow \min_{\omega}$$

При этом $\|X\omega\|^2 \rightarrow \min$

$$L_e = (X\omega - y)^T (X\omega - y)$$

$$\frac{\partial L_e}{\partial \omega} = X^T (X\omega - y) + (X\omega - y)^T X =$$

$$= X^T (X\omega - y) + X^T (X\omega - y) =$$

$$= 2X^T (X\omega - y) = 0$$

$$X^T X\omega = X^T y$$

$$\omega = (X^T X)^{-1} X^T y \quad (\text{однородное } MLE)$$

Вопросы по теме
задачи оценивания

$$L_e = \|X\omega - y\|^2 + \|\omega\|^2 \rightarrow \min$$

$$\frac{\partial L_e}{\partial \omega} = 2X^T(X\omega - y) + 2\omega = \\ = 2X^TX + 2\omega - 2X^Ty = 0$$

$$X^TX\omega + \omega = X^Ty$$

$$(X^TX + I)\omega = X^Ty$$

$$\omega = (X^TX + I)^{-1}X^Ty$$

$$\bullet (X^TX + I)^{-1} = (\tilde{\omega} + (X^TX)^{-1})^{-1}(X^T)^{-1}$$

$$\omega = (\tilde{\omega} + (X^TX)^{-1})^{-1}Qy$$

Задача 4.
Найти вектор базиса

$$X = V \sqrt{\Lambda} U^T \in \mathbb{R}^{ex \times L}$$

$$\tilde{X} = V \sqrt{\tilde{\Lambda}} \tilde{U}^T$$

$$\tilde{\Lambda} = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & & & \\ 0 & & 0 & \lambda_{L+1} & \\ 0 & & & & \lambda_L \end{pmatrix}$$

Решение получено
нормой Frobenius

Задача 4 - теоретическая

$$D - \overline{\text{МНК}} \quad \bar{U}_1 = \arg \min_{\|U\|_F=1} (X\bar{K})^2$$

\bar{U}_1 - сингулярный базис координат образующий наилучшую к

$$X = V \sqrt{\Lambda} U^T \begin{pmatrix} \alpha_1 & 0 & 0 \\ 0 & \ddots & 0 \\ 0 & 0 & \alpha_n \end{pmatrix} U^T U_i^T \dots$$

$$(X\bar{K})^2 = (V \sqrt{\Lambda} U^T \bar{K})^2$$

V \bar{U} \bar{K}
 \uparrow \uparrow \uparrow \uparrow
 $\ell_x F \quad F_x F \quad F_x F \quad F_x F$

V - универсальное \Rightarrow не меняется
нормы

$$(X\bar{K})^2 = (\sqrt{\Lambda} U^T \bar{K})^T (\sqrt{\Lambda} U^T \bar{K}) =$$

$$= \left(\sum_{i=1}^F \sqrt{\lambda_i} (U_i^T \bar{K}) \right)^2 = \left(\sum_{i=1}^F \sqrt{\lambda_i} \|U_i^T \bar{K}\| \cos \varphi \right)^2$$

φ - угол между $U_i^T \bar{K}$

При этом U^T - универсальная

$$\Rightarrow \|U^T K\| \leq \|U\| \|K\| \quad \cancel{\|K\|}$$

$$\cancel{\|K\|} \leq \|U\| \|K\|$$

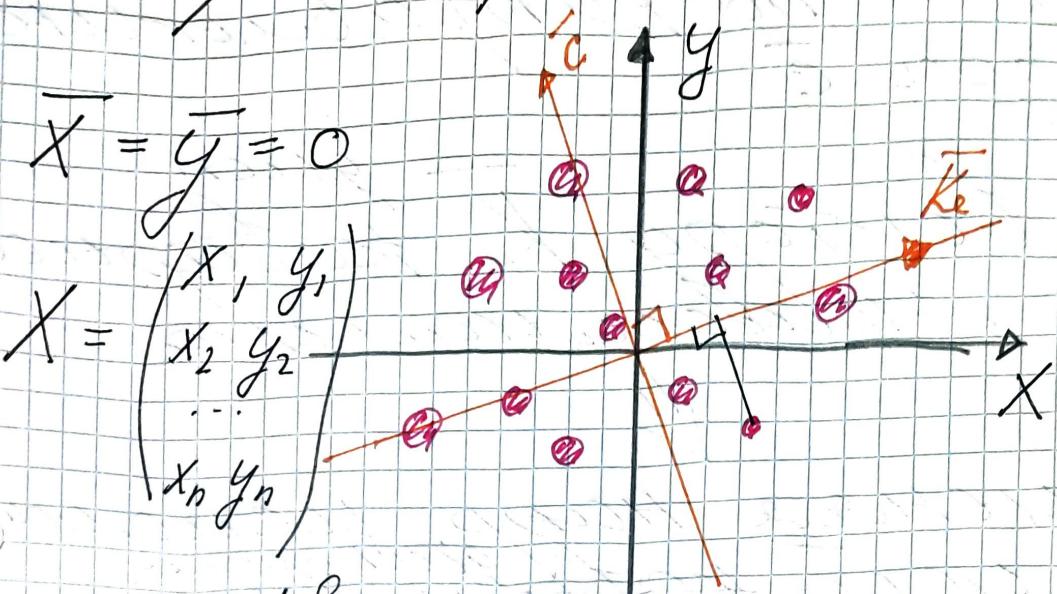
M.K. максимальное в
столбцах на первой позиции
но сущест. достоверн.
максимальная прс $K \|U^T$

$$K = U_1$$

$$(M.K. \|K\| = \|U_1\|^T = 1)$$

Задача 5.

Метод ближайших соседей

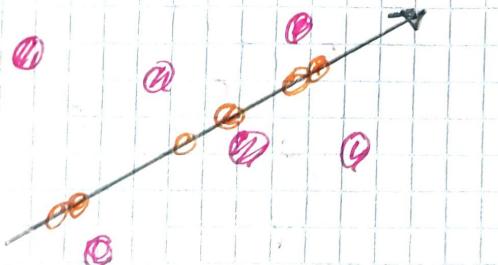


$$L' = \sum_{i=1}^n \left| -(\tilde{r}_i, k_e) k_e + r_i \right| \rightarrow \text{минимум}$$

Пусть \tilde{X} получено методом ближайших соседей \Rightarrow новый набор точек определяется на k

При преобразовании

$$\begin{aligned} \sum_{i=1}^n |(\tilde{r}_i, k_e) k_e - r_i| &= \\ &= \sum_{i=1}^n \sqrt{(x_i - \tilde{x}_i)^2 + (y_i - \tilde{y}_i)^2} = \\ &= \sum \sqrt{\tilde{x}_i^2 + \tilde{y}_i^2 - 2\tilde{x}_i x_i - \dots} \end{aligned}$$



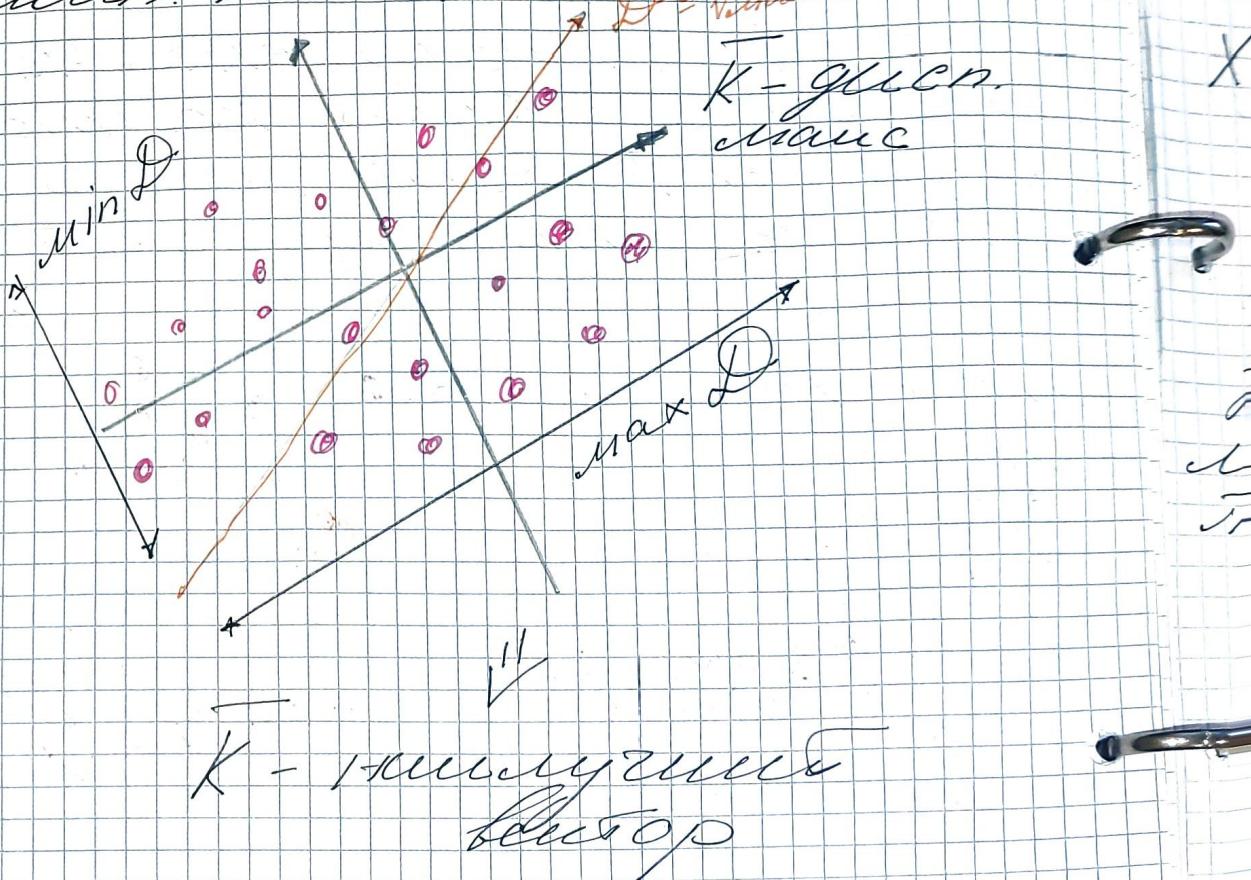
- метод k-близких соседей
- новый набор

Расстояние от старого
места до новых проп.
ковардессы исходного
осуществляется по направлению
бензина с

По бензину к ковардес-
ссе максимальна

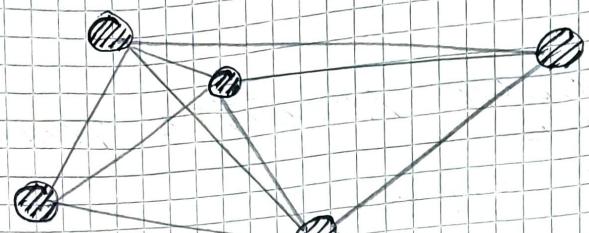
Уменьшить исходное расстояние
до бензина + прямое бен-
зиноватое \Rightarrow бензиновое
авт. место

$$D = \sqrt{D^2 + d^2}$$



Задача 5 - Теория 2.

$$X = \begin{pmatrix} x_1 & y_1 & z_1 \\ x_2 & y_2 & z_2 \\ \vdots & \vdots & \vdots \\ x_n & y_n & z_n \end{pmatrix}$$



$$\tilde{J} = \begin{pmatrix} J_{xx} - J_{xy} - J_{xz} \\ -J_{xy} & J_{yy} - J_{yz} \\ -J_{xz} & -J_{yz} & J_{zz} \end{pmatrix}$$

$$X^T X = \begin{pmatrix} \sum_{i=1}^{N_e} x_i^2 & \sum_{i=1}^{N_e} x_i y_i & \sum_{i=1}^{N_e} x_i z_i \\ \sum_{i=1}^{N_e} x_i y_i & \sum_{i=1}^{N_e} y_i^2 & \sum_{i=1}^{N_e} y_i z_i \\ \sum_{i=1}^{N_e} x_i z_i & \sum_{i=1}^{N_e} z_i y_i & \sum_{i=1}^{N_e} z_i^2 \end{pmatrix}$$

Несколько элементов по модулю
либо совр. с соотн. элементами
матрицы тензора интересует

$$\tilde{J}' = U^T \tilde{J} U = U^T (-A + X^T X) U$$

$$\text{таке } A = \begin{pmatrix} \sum x_i^2 + y_i^2 + z_i^2 & 0 & 0 \\ 0 & \sum x_i^2 + y_i^2 + z_i^2 & 0 \\ 0 & 0 & \sum x_i^2 + y_i^2 + z_i^2 \end{pmatrix}$$

$$J' = -U^T \Delta U + U^T X^T X U$$

$$J' = C_1 + U^T X^T X U$$

Недостаточно найти такое
 $U^T X^T X U$ что

$$U^T X^T X U = M M^T$$

Нашли образец найден
сост. задачи и главные
могут быть шириной
предположим с

"широкий ширине" $X^T X$

Чтобы найти тензор
ширины заданного поля
нужно пересчитать пр-во
матрицы Δ

Hegene 4.

Sagawa 3

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

$$\ln(L) = -\frac{n}{2} \ln(2\pi) - n \ln(\sigma) -$$

$$= \frac{1}{2\sigma^2} \sum_{i=1}^n (x_i - \mu)^2$$

$$\frac{\partial \ln(L)}{\partial \mu} = \frac{n\bar{x} - na}{\sigma^2} = 0$$

$$\alpha = \bar{x}$$

$$\frac{\partial \ln(L)}{\partial \sigma^2} = -\frac{n}{2\sigma^2} + \frac{\sum_{i=1}^n (x_i - a)^2}{2\sigma^4}$$

$$-\frac{n}{2\sigma^2} + \frac{\sum x_i^2 - x_i \bar{x} + na^2}{2\sigma^4} = 0$$

$$\sigma^2 = \frac{1}{n} \sum x_i^2 - \bar{x}^2$$

Преобразование Проекции

$$\tilde{X}_1 = X_1 - \mathbb{1} \cdot \tilde{x}_1^T$$

$$\tilde{X}_2 = X_2 - \mathbb{1} \cdot \tilde{x}_2^T$$

$$\tilde{X}_1^T \tilde{X}_2 = UDV^T$$

$$\bar{Y} = \bar{x}_2 - R_e^T \bar{x}_1, \quad R_e = UV^T$$

V

$$\min_{\bar{Y}, R} \|X_2 - (X_1 R + \mathbb{1} \bar{Y}^T)\|_F$$

I. Погрешность

$$\frac{\partial}{\partial Y} \|X_2 - X_1 R + \mathbb{1} Y^T\|_F =$$

$$= \frac{\partial}{\partial Y} \text{tr} \left((X_2 - X_1 R + \mathbb{1} Y^T) (X_2 - X_1 R + \mathbb{1} Y^T)^T \right) = 0$$

V

$$\mathbb{1} (X_2 - X_1 R + \mathbb{1} Y) = 0$$

$$Y = (X_1 R - X_2) = \frac{(X_1 R - X_2)}{n} =$$

II. To Re

$$\frac{\partial}{\partial R} \text{tr}[(X_2 - X_1 R + \bar{z}y^T)^T (X_2 - X_1 R + \bar{z}y^T)] =$$

$$= -2(X_2 - X_1 R + \bar{z}y^T)X_1^T = 0$$

$$-2X_2X_1^T - X_1RX_1^T + \bar{z}y^TX_1^T = 0$$

$$X_1RX_1^T = \bar{z}y^TX_1^T - 2X_2X_1^T$$

$$R = X_1^{-1}(X_2 - \bar{z}y^T)$$