

1. (12 баллов). Найдите скелетное разложение вида $C\hat{A}^{-1}R$ матрицы $m \times n$ с элементами:

$$a_{ij} = \frac{i}{j} + \frac{j}{i}.$$

Нумерация индексов начинается с 1.

$$A = \begin{pmatrix} 2 & 5/2 & 10/3 & 17/4 & \dots & \frac{1}{n} + n \\ 5/2 & 2 & 13/6 & 5/2 & & \\ 10/3 & 13/6 & 2 & 25/12 & & \\ 17/4 & 5/2 & 25/12 & 2 & & \\ \vdots & & & & \ddots & \\ m+1/n & \dots & \dots & \dots & \dots & 2 \end{pmatrix}$$

Найдем ранг этой матрицы:

A можно представить как сумму таких матриц:

$$\underbrace{\begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ \vdots \\ m \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 1/2 & \dots & 1/n \end{pmatrix}}_A + \underbrace{\begin{pmatrix} 1 \\ 1/2 \\ \vdots \\ 1/m \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & \dots & n \end{pmatrix}}_B$$

У матрицы A ранг 1 т.к. она является произведением двух матриц ранга 1.

Для B то же самое. Сумма матриц ранга 1 $\Rightarrow \text{rk}(A+B) \leq 2$

$\text{rk}(A+B) = 2$ т.к. если взять главный минор $2 \times 2 \quad \begin{vmatrix} 2 & 5/2 \\ 5/2 & 2 \end{vmatrix} \neq 0$

$$A = C\hat{A}^{-1}R \quad \text{В качестве } \hat{A} \text{ возьмем } \hat{A} = \begin{pmatrix} 2 & 5/2 \\ 5/2 & 2 \end{pmatrix} \Rightarrow \hat{A}^{-1} = \begin{pmatrix} -3/8 & 10/9 \\ 10/9 & -3/8 \end{pmatrix}$$

Тогда C — это r столбцов матрицы A, содержащих \hat{A} , а

R — это r строк матрицы A, содержащих \hat{A}

Найдем: $P = \begin{pmatrix} 2 & 5/2 & 10/3 & 17/4 & \dots & \frac{1}{n} + 1 \\ 5/2 & 2 & 13/6 & 5/2 & \dots & \frac{2}{n} + 1 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ m+1 & m+2 & \dots & \dots & \dots & m+1 \end{pmatrix}$ $C = \begin{pmatrix} 2 & 5/2 \\ 5/2 & 2 \\ 10/3 & 13/6 \\ 17/4 & 5/2 \\ \vdots & \vdots \\ m+1 & m+2 \end{pmatrix}$

$$A = C \hat{A}^{-1} R$$

2. (15 баллов). Пусть $S, S_1, S_2 \subset \mathbb{R}^n$, а $S^\perp, S_1^\perp, S_2^\perp$ — их ортогональные дополнения.

(a) Покажите, что $\text{dist}(S_1, S_2) = \text{dist}(S_1^\perp, S_2^\perp)$.

(b) Найдите $\text{dist}(S, S^\perp)$.

a) $\text{dist}(S_1, S_2) = \|P_1 - P_2\|_2$, где P_1 — ортогональный проектор на S_1

P_2 — ортогональный проектор на S_2

Если P_1 — ортогональный проектор на $S_1 \Rightarrow I - P_1$ — ортогональный проектор на S_1^\perp

Хотим показать: $\|P_1 - P_2\|_2 = \|I - P_1 - (I - P_2)\|_2$

$$\|P_1 - P_2\|_2 = \|P_2 - P_1\|_2$$

Заметим, что $\|P_2 - P_1\|_2 = \|- (P_1 - P_2)\|_2$

По определению: $\|A\|_2 = \sqrt{\lambda_1(A^*A)}$

Пусть $P_2 - P_1 = A \Rightarrow P_1 - P_2 = -A$

Найдем $\| -A \|_2 = \sqrt{\lambda_1((-A)^* (-A))} = \sqrt{\lambda_1(A^*A)} = \|A\|_2$

$$\Rightarrow \|P_2 - P_1\|_2 = \|P_1 - P_2\|_2$$

b) $\text{dist}(S, S^\perp) = \|P - I + P\|_2 = \|2P - I\|_2 = \sqrt{\lambda_1((2P - I)^* (2P - I))} =$
 $= \sqrt{\lambda_1((2P^* - I)(2P - I))} = \sqrt{\lambda_1(4P^*P - 2PI - I2P + I^2)} =$
 $= \sqrt{\lambda_1(4P^2 - 4P + I^2)} = \sqrt{\lambda_1(4P - 4P + I^2)} = \sqrt{\lambda_1(I)} = 1.$

3. (15 баллов). Пусть $U = [U_r \ U_r^\perp] \in \mathbb{C}^{m \times m}$ — матрица левых сингулярных векторов матрицы $A \in \mathbb{C}^{m \times n}$ ранга r . Покажите, что $\ker(A^*) = \text{Im}(U_r^\perp)$ и запишите ортопроектор на $\ker(A^*)$.

$$\ker(A^*) \subseteq \text{Im}(U_r^\perp)$$

$$A^* = (V_r \ V_r^\perp) \begin{pmatrix} \Sigma^* & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} (U_r \ U_r^\perp)^*$$

Хотим показать, что $\text{Im } U_r^\perp \subseteq \ker A^*$

$$\text{Пусть } x \in \text{Im } U_r^\perp \Rightarrow \exists y \in \mathbb{C}^{m-r \times 1} : x = U_r^\perp y = (U_r \ U_r^\perp) \begin{pmatrix} 0 \\ y \end{pmatrix}$$

$$\text{или } A^* x = (V_r \ V_r^\perp) \begin{pmatrix} \Sigma^* & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} (U_r \ U_r^\perp)^* x = (V_r \ V_r^\perp) \begin{pmatrix} \Sigma^* & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} U_r^* \\ (U_r^\perp)^* \end{pmatrix} \begin{pmatrix} U_r \ U_r^\perp \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0 \\ y \end{pmatrix}$$

Мы знаем, что матрица U — ортогональная $U U^* = I \Rightarrow$

$$\Rightarrow \begin{pmatrix} U_r^* \\ (U_r^\perp)^* \end{pmatrix} (U_r \ U_r^\perp) = (U_r^* U_r \ U_r^\perp)^* U_r^\perp = I \Rightarrow$$

$$A^* x = (V_r \ V_r^\perp) \begin{pmatrix} \Sigma^* & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0 \\ y \end{pmatrix} = (V_r \ V_r^\perp) \cdot (\Sigma^* \cdot 0 + 0 \cdot y) = 0$$

Поэтому: $x \in \ker A^* \Rightarrow \text{Im } U_r^\perp \subseteq \ker A^*$ m x m m x 1

В обратную сторону: покажем, что $\ker A^* \subseteq \text{Im } U_r^\perp$

$$\text{Пусть } A^* x = 0 \quad \vee \quad \Sigma^* U^* x = (V_r \ V_r^\perp) \begin{pmatrix} \Sigma^* & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} U_r^* \\ (U_r^\perp)^* \end{pmatrix} x = 0$$

$n \times n$ $n \times m$
 $m \times m$ $m \times 1$

$(V_r \ \Sigma^* \ 0)$
 $\begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_m \end{pmatrix} - m \times 1$

$n \times m$

$$(V_r \ \Sigma^*) = (V_1 \ \sigma_1^* + \dots + V_r \ \sigma_r^*)$$

Получается: $V \Sigma^* U^* X = V_1 \bar{\sigma}_1 x_1 + \dots + V_n \bar{\sigma}_n x_n + \dots + 0 = 0$

$\Rightarrow V_1 \bar{\sigma}_1 x_1 + \dots + V_n \bar{\sigma}_n x_n = 0$

Раз $V_1 \dots V_n$ - ортонормированный базис $\Rightarrow \bar{\sigma}_i x_i = 0 \quad \forall i \leq n$

Но Σ - это не нулевой матрица $\Rightarrow x_i = 0$

$\Rightarrow \begin{pmatrix} U_n^* \\ ((U_n^\perp)^*)^* \end{pmatrix} X = \begin{pmatrix} 0 \\ \vdots \\ \sigma_{n+1} \\ \vdots \\ \sigma_m \end{pmatrix} \Rightarrow \begin{pmatrix} U_1^* \\ U_n^* \\ (U_{n+1}^*)^\perp \\ \vdots \\ (U_m^*)^\perp \end{pmatrix} (X) = \begin{pmatrix} 0 \\ \vdots \\ 0 \\ \sigma_{n+1} \\ \vdots \\ \sigma_m \end{pmatrix} \Rightarrow \text{Умножим слева } (U_n, U_n^\perp)$

$\Rightarrow X = U_n^\perp \cdot X' \Rightarrow$

$X \in \langle U_n^\perp \rangle \Rightarrow X \in \text{Im}(U_n^\perp)$

Итого: $\text{Ker } A^* \subseteq \text{Im}(U_n^\perp)$

Получаем: $\text{Ker } A^* = \text{Im}(U_n^\perp)$

Ортонормировка $\text{Ker } A^*$ это то же самое, что ортонормировка $\text{Im}(U_n^\perp)$

Если P - это ^{матрица} ортонормировка на $\text{Im}(A)$ $\Rightarrow P$ - это ортонормировка на $\text{Im}(U_n)$

(уверенности с лекции) $\Rightarrow I - P$ - это ортонормировка на $\text{Im}(U_n^\perp) \Rightarrow$

$\Rightarrow I - P$ - это ортонормировка на $\text{Ker}(A^*)$

Итого: $I - P$ - ортонормировка на $\text{Ker}(A^*)$

4. (18 баллов). Вычислите $\frac{\partial f}{\partial x}$ для следующих функционалов, где $x \in \mathbb{R}^n$. Считайте все возникающие матрицы и векторы действительными.

(a) $f(x) = \|Ax - b\|_2^2$;

(b) $f(x) = \ln(x^T x)$, $x \neq 0$.

$$\begin{aligned} \text{a) } f(x+h) &= \|A(x+h) - b\|_2^2 = \|Ax - b + Ah\|_2^2 = \\ &= \|Ax - b\|_2^2 + 2 \langle Ax - b, Ah \rangle + \|Ah\|_2^2 = \\ &= f(x) + 2 \langle Ax - b, Ah \rangle + \|Ah\|_2^2 = f(x) + 2(x^T A^T - b^T) Ah + o(\|h\|_F) \Rightarrow \\ \Rightarrow df[h] &= 2(x^T A^T - b^T) Ah \Rightarrow \frac{df}{dx} = 2A^T(Ax - b) \end{aligned}$$

б) $f(x) = \ln(x^T x)$, $x \neq 0$

$$\begin{cases} w(x) = x^T x \\ g(x) = \ln y \end{cases} \Rightarrow f(x) = g(w(x)) \Rightarrow df(x)[h] = dg(w(x))[dw(x)[h]]$$

$$w(x+h) = (x+h)^T (x+h) = (x^T + h^T)(x+h) = x^T x + x^T h + h^T x + h^T h =$$

$$= w(x) + h^T x + x^T h + o(\|h\|_F)$$

$$\Rightarrow dw(x)[h] = \underbrace{h^T x + x^T h}_{\text{транспонирован}} = 2x^T h$$

т.к. это скаляр

$$dg[h] = \frac{1}{y} h$$

$$df(x)[h] = \frac{1}{x^T x} \cdot 2x^T h = \frac{2x^T h}{x^T x} \Rightarrow \frac{df}{dx} = 2 \frac{x}{x^T x}$$

5. (20 баллов). Пусть $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ — симметричная матрица. Пусть $X \in \mathbb{R}^{n \times p}$, $p < n$. Указание: при использовании правил дифференцирования необходимо указывать, на какое конкретно правило вы ссылаетесь.

(a) Найдите дифференциал $f(X) = X^T A X$.

(b) Найдите дифференциал $g(X) = (X^T X)^{-1}$. Напомним, что для квадратной обратимой Y справедливо $d(Y^{-1})[H] = -Y^{-1} H Y^{-1}$.

(c) Найдите $\frac{\partial w(X)}{\partial X}$, где $w(X) = \text{Tr}(f(X)g(X))$. Считайте, что производная считается в точке X с ортонормированными столбцами.

a) $f(X) = X^T A X$

$$\begin{aligned} f(X+dx) - f(X) &= (X+dx)^T A (X+dx) - X^T A X = (X^T + dx^T) A (X+dx) - \\ &- X^T A X = (X^T A + dx^T A) (X+dx) - X^T A X = X^T A X + dx^T A X + dX^T A X - \\ &- X^T A X + X^T A dx = dx^T (A X + A dx) - X^T A dx \end{aligned}$$

$$df(X)[dx] = \boxed{dx^T A X + X^T A dx} + o(\|dx\|^2)$$

b) $g(X) = (X^T X)^{-1}$

↑
то это используем

$$d((X^T X)^{-1})[dx] = \text{// правило дифференцирования композиции ф-ций //} =$$

$$= d((X^T X)^{-1})[d(X^T X)] = \text{// то это написано в условии //} =$$

$$= -(X^T X)^{-1} d(X^T X) (X^T X)^{-1} = \text{// правило произв //} =$$

$$= -(X^T X)^{-1} (dX^T X + X^T dX) (X^T X)^{-1} = -(X^T X)^{-1} (X^T dx + dx^T X) (X^T X)^{-1} =$$

$$= -(X^T X)^{-1} (2X^T dx) (X^T X)^{-1}$$

c) $w(X) = \text{Tr}(f(X)g(X))$

$$dw(X) = d \text{tr}(f(X)g(X)) = \text{tr}(d(f(X)g(X))) = \text{// правило диф-ции произв //} =$$

$$\begin{aligned}
&= \text{tr}(df(x) \cdot g(x) + f(x) \cdot d(g(x))) = \text{tr}(df(x) g(x)) + \text{tr}(f(x) dg(x)) = \\
&= (g(x) = (x^T x)^{-1} \Rightarrow dg(x) = -I) = \text{tr}(df(x)) + \text{tr}(f(x) dg(x)) = \\
&= \text{tr}(dx^T A x + x^T A dx) + \text{tr}(x^T A x \cdot (- (x^T x)^{-1} (2x^T dx) (x^T x)^{-1})) = \\
&= \text{tr}(dx^T A x + x^T A dx) - \text{tr}(x^T A x \cdot (x^T x)^{-1} (2x^T dx) (x^T x)^{-1}) = \\
&= \text{tr}(dx^T A x + x^T A dx) - \text{tr}(x^T A x \cdot 2x^T dx) = \text{tr}(dx^T A x + x^T A dx - 2x^T A x x^T dx) \\
&\text{Итого: } \frac{\partial \omega(x)}{\partial x} = \text{tr}(dx^T A x + x^T A dx - 2x^T A x x^T dx) = 2 \text{tr}(x^T A (I - x x^T) dx)
\end{aligned}$$

6. (20 баллов). Пусть $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ – симметричная положительно определенная матрица.

(a) Найдите матрицу M , такую что

$$\text{vec}(AX + XA) = M \text{vec}(X)$$

и укажите ее размер.

(b) Пусть $A = S \Lambda S^{-1}$ – собственное разложение A . Выразите собственные векторы и собственные значения матрицы M через S и Λ . Подсказка: вам поможет тождество $I = SS^{-1}$ и правила Кронекера произведения.

(c) Покажите, что решение $X \in \mathbb{R}^{n \times n}$ матричного уравнения

$$AX + XA = B,$$

существует и единственно для любой $B \in \mathbb{R}^{n \times n}$.

$$\text{vec}(AB) = (I_n \otimes A) \text{vec} B = (B^T \otimes I_n) \text{vec}(A)$$

$$\text{vec}(AX) = (I_n \otimes A) \text{vec} X$$

$$\text{Итого, то } \text{vec}(AX) = (I_n \otimes A) \text{vec} X$$

$$I_n \otimes A = \begin{pmatrix} A & & \\ & A & \\ & & \ddots & \\ & & & A \end{pmatrix}$$

$$I_m \otimes A \cdot \text{vec} X = \begin{pmatrix} A & \dots & A \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} X^{(1)} \\ X^{(2)} \\ \vdots \\ X^{(m)} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} AX^{(1)} \\ \vdots \\ AX^{(m)} \end{pmatrix} = \text{vec}(AX)$$

Получили равенство, что

$$\text{vec}(XA) = (A^T \otimes I_n) \text{vec}(X)$$

$$A^T \otimes I_n = \begin{pmatrix} a_{11}I & \dots & a_{n1}I \\ a_{12}I & & \vdots \\ \vdots & & \vdots \\ a_{1n}I & & a_{nn}I \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} a_{11}I & \dots & a_{n1}I \\ \vdots & & \vdots \\ a_{1n}I & \dots & a_{nn}I \end{pmatrix} \begin{pmatrix} X^{(1)} \\ \vdots \\ X^{(n)} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a_{11}IX^{(1)} + \dots + a_{n1}IX^{(n)} \\ \vdots \\ a_{1n}IX^{(1)} + \dots + a_{nn}IX^{(n)} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a_{11}X^{(1)} + \dots + a_{n1}X^{(n)} \\ \vdots \\ a_{1n}X^{(1)} + \dots + a_{nn}X^{(n)} \end{pmatrix} =$$

$$= \begin{pmatrix} X^{(1)} & \dots & X^{(n)} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} a_{11} & \dots & a_{1n} \\ \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & \dots & a_{nn} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} XA^{(1)} \\ \vdots \\ XA^{(n)} \end{pmatrix} = \text{vec}(XA)$$

Обозначим, что $\text{vec}(AX + XA) = \text{vec}(AX) + \text{vec}(XA)$ т.е. это абелева группа.

$$\text{vec}(AX + XA) = \text{vec}(AX) + \text{vec}(XA) = ((I_n \otimes A) + (A^T \otimes I_n)) \text{vec}(X) =$$

$$= \underbrace{(I \otimes A) + (A \otimes I)}_{M \in \mathbb{R}^{n^2 \times n^2}} \text{vec}(X)$$

$$b) M = (I \otimes A) + (A^T \otimes I) = I \otimes A + A \otimes I$$

$$T.K \quad I = SS^{-1}$$

$$\begin{aligned} M &= SS^{-1} \otimes A + A \otimes SS^{-1} = SS^{-1} \otimes S \lambda S^{-1} + S \lambda S^{-1} \otimes SS^{-1} = (S \otimes S) \cdot (S^{-1} \otimes \lambda S^{-1}) + \\ &+ (S \otimes S) (\lambda S^{-1} \otimes S^{-1}) = (S \otimes S) ((S^{-1} \otimes \lambda S^{-1}) + (\lambda S^{-1} \otimes S^{-1})) = \\ &= (S \otimes S) ((I \otimes \lambda) (S^{-1} \otimes S^{-1}) + (\lambda \otimes I) (S^{-1} \otimes S^{-1})) = (S \otimes S) ((I \otimes \lambda) + (\lambda \otimes I)) (S^{-1} \otimes S^{-1}) \end{aligned}$$

Εξάγωνο βεβαιότητα.

$$(S \otimes S)^{(lik)} = \begin{pmatrix} s_{11} S & \dots & s_{1n} S \\ \vdots & & \vdots \\ s_{m1} S & \dots & s_{mn} S \end{pmatrix}^{(lik)} = \begin{pmatrix} s_{1ik} S^{(ii)} \\ \vdots \\ s_{mik} S^{(ii)} \end{pmatrix}$$

Εξάγωνο γνώση:

$$\begin{aligned} I \otimes \lambda + \lambda \otimes I &= \begin{pmatrix} \lambda & & 0 \\ & \ddots & \\ 0 & & \lambda \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} (\lambda_{11} \dots \lambda_{1n}) \\ & (\lambda_{21} \dots \lambda_{2n}) \\ & & \ddots \\ & & & (\lambda_{nn} \dots \lambda_{nn}) \end{pmatrix} \Rightarrow \\ \Rightarrow \begin{pmatrix} \lambda + (\lambda_{11} \dots \lambda_{1n}) & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda + (\lambda_{nn} \dots \lambda_{nn}) \end{pmatrix}^{(lik)} &= \begin{pmatrix} 0 \\ \vdots \\ \lambda_{ij} + \lambda_{ik} \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix} \end{aligned}$$

$$c) \quad AX + XA = B$$

$$\text{Vec} (AX + XA) = \text{Vec} B = M \text{Vec} X$$

\Rightarrow Χωρίς να ζητάμε, πώς $\det M \neq 0 \Rightarrow$ CNY με την εξίσωση βεβαιότητα

$$\det M = (\lambda_{1j} + \lambda_{1k})^n \dots (\lambda_{mn} + \lambda_{kp})^n \neq 0 \text{ T.K. } A\text{-κεχωρισμένη και κανονική} \Rightarrow \lambda_{ij} > 0 \neq \lambda_{ij}$$

$\det M$ - αλγεβρά με $> 0 \Rightarrow \det M \neq 0$