# Homework 1

Lygina Oksana 878

23 февраля 2021 г.

### Matrix calculus

# 1. solution:

$$\begin{array}{l} f(x) = ||Ax||_2 = \sqrt{< Ax, Ax>} \\ df = \frac{d < Ax, Ax>}{||Ax||_2} = \frac{< Adx, Ax> + < Ax, Adx>}{2||Ax||_2} = \frac{< Ax, Adx>}{||Ax||_2} = < \frac{A^TAx}{||Ax||_2}, dx> \rightarrow \nabla \ f(x) = < \frac{A^TAx}{||Ax||_2} > \\ Other: \nabla \ f(x) = < \frac{A^TAx}{||Ax||_2} > \end{array}$$

## 2. solution:

С семинара:  $g(X) = det X \to g'(X) = det X X^{-T}$ Тогда  $df(X) = d \log det X = \frac{\langle det X X^{-T}, dX \rangle}{\langle det X \rangle} = \langle X^{-T}, dX \rangle \to f'(X) = X^{-T}$ 

 $h(X) = X^{-T}$ . Тогда найдем h'(X):

Дифференцируем тождество:  $X^T X^{-T} = I \to dX^T X^{-T} + X^T d(X^{-T}) = 0$ 

 $dh(X) = -X^{-T}dX^TX^{-T}$ 

Обозначим через  $E_{ij}$  матрицу, в которой везде нули, кроме элемента (i, j) - там стоит единица.

Тогда:  $dX = E_{ij}dX_{ij}$ 

 $dh(X) = -X^{-T} E_{ij}^T X^{-T} dX_{ij} \to \frac{\partial h(X)}{\partial x_{ij}} = -X^{-T} E_{ji} X^{-T}$  Ответ:  $f''(X) = -X^{-T} E_{ii} X^{-T}$ 

### 3. solution:

$$\begin{array}{l} f(X) = ||X||_F^2 = tr(X^TX) = < X, X > \\ df(X) = d < X, X > = 2 < X, dX > = < 2X, dX > \to \frac{\partial}{\partial X} ||X||_F^2 = 2X \\ \text{Otbet: 2X} \end{array}$$
 Otbet:

$$f(x) = ||y-y_o||_2^2 = <(y - y_o), (y - y_o)> = <(y - Wx - b), (y - Wx - b)>,$$
 где  $y_o = Wx + b$   
  $\frac{\partial L}{\partial W} = 2 < y - Wx - b, \frac{\partial}{\partial W}(y - Wx - b)> = 2 < y - Wx - b, -x dW> = (-2x^T(y - Wx - b), dW>  $\rightarrow \frac{\partial L}{\partial W} = -2x^T(y - Wx - b)$$ 

$$\frac{\partial L}{\partial b}=2<$$
y - Wx - b,  $\frac{\partial}{\partial b}(y$  - Wx - b)> = 2 = (-2(y - Wx - b), db>  $\frac{\partial L}{\partial b}=-2(y$  - Wx - b)

### Convex sets

## 1. solution:

Пусть множество S - выпукло и  $x_o, y_o \in int(S) \to x_o, y_o \in S$ 

Так как точки  $x_o, y_o$  - внутренние  $\to \exists \epsilon > 0$ :  $\forall x : ||\mathbf{x} - x_o|| \le \epsilon \to \mathbf{x} \in S$ 

$$|M \forall y : ||y - y_o|| \le \epsilon \to y \in S$$

Домножим первое неравенство на  $\alpha$ , а второе на  $(1 - \alpha)$ , далее сложим и используем неравенство треугольника, тогда получим:

$$||\mathbf{z} - z_o|| = |\alpha x + (1 - \alpha)\mathbf{y} - (\alpha x_o + (1 - \alpha)y_o)|| \le \alpha ||\mathbf{x} - x_o|| + (1 - \alpha)||\mathbf{y} - y_o|| \le \epsilon z = \alpha \mathbf{x} + (1 - \alpha)\mathbf{y}, z_o = \alpha x_o + (1 - \alpha)y_o, 0 \le \alpha \le 1$$

Так как  $x, x_o, y, y_o \in S$  и S - выпукло  $\rightarrow z, z_o \in S$ 

Это значит, что  $z_o$  содержится в S вместе со своей окрестностью и значит in S  $\rightarrow \in int(S) \rightarrow int(S)$  - выпукло.

Обратно неверно - приведем контрпример.

Возьмем квадрат ABCD на плоскости, границы AB и CD входят в множество, включая точки A, B, C, D, но при этом границы BC и AD не входят.

Это множество невыпукло, так как, например, отрезок между D и A не принадлежит этому множеству. Но множество внутренних точек квадрата выпукло. 🗸

#### 2. solution:

Возьмем две квадратные симметричные положительные определенные матрицы A и B, то есть A,  $B \succ 0$ 

Это означает, что  $\forall x \in R^n \ (\mathbf{x} \neq \mathbf{0})$  выполнено:  $x^T A x > \mathbf{0}, \ x^T B x > \mathbf{0}$ 

Пусть  $\alpha \in [0, 1]$ . Тогда  $C = \alpha A + (1 - \alpha)B$ 

Домножим слева на  $x^T$  и справа на x:

$$x^TCx=x^T(lpha \mathrm{A}+(1-lpha)\mathrm{B})\mathrm{x}=lpha x^TAx+(1-lpha)x^TBx>0 o\mathrm{C}\succ 0$$
 и  $\mathcal{S}^n_{++}$  выпукло. $\checkmark$ 

#### 3. solution:

Пусть x, y 
$$\in$$
 S;  $0 \le \alpha \le 1$ 

Проверим принадлежность S произвольной выпуклой комбинации x и у (  $\prod^n x_i \ge$ 

$$1, \prod_{i=1}^{n} y_i \ge 1):$$

$$1, \prod_{i=1}^{n} y_{i} \geq 1):$$

$$\prod_{i=1}^{n} z_{i} = \prod_{i=1}^{n} (\alpha x_{i} + (1 - \alpha)y_{i}) \geq \prod_{i=1}^{n} x_{i}^{\alpha} y_{i}^{1-\alpha} = (\prod_{i=1}^{n} x_{i})^{\alpha} (\prod_{i=1}^{n} y_{i})^{1-\alpha} \geq 1^{\alpha} 1^{1-\alpha} = 1 \rightarrow z \in S$$

$$\rightarrow S - выпукло. \checkmark$$

$$\Rightarrow$$
 Пусть выполнено  $(\alpha + \beta)S = \alpha S + \beta S$ 

Тогда  $\forall x_1, x_2 \in S \ \forall \alpha, \beta \geq 0 \to \exists x \in S : \alpha x_1 + \beta x_2 = (\alpha + \beta) \mathbf{x}$  Возьмем  $\alpha = \mathbf{a}, \ \beta = 1$  -  $\mathbf{a}, \ \mathbf{a} \in [0, 1] \to \forall x_1, x_2 \in S \ \forall \mathbf{a} \in [0, 1] \to \mathbf{a} \mathbf{x}_1 + (1 - a) x_2 = x \in S \to S$  - выпукло

- 1) Пусть  $x \in (\alpha + \beta)S$ . Тогда  $\exists y \in S: x = (\alpha + \beta)y$ . Тогда  $\alpha y \in \alpha S$ ,  $\beta y \in \beta S$  и выполнено:  $x = \alpha y + \beta y \to x \in \alpha S + \beta S$
- 2) Пусть  $\mathbf{x} \in \alpha \mathbf{S} + \beta \mathbf{S}$ . Тогда  $\exists \mathbf{y}_1, y_2 \in \mathbf{S} : \mathbf{x} = \alpha y_1 + \beta y_2$ S выпукло, значит,  $\frac{x}{\alpha+\beta} = \frac{\alpha}{\alpha+\beta} y_1 + \frac{\beta}{\alpha+\beta} y_2 \in \mathbf{S} \to \mathbf{x} \in (\alpha+\beta) \mathbf{S}$ .  $\checkmark$

## 5. solution:

Пункт а:

- 1) Если  $\alpha > a_i$ , то набор будет пустым и будет выпуклым.
- 2) Если  $\alpha \leq a_1$ , то набор векторов совпадает с вероятностным пространством векторов и тоже выпуклый.

3) Если 
$$a_{k-1} \leq \alpha \leq a_k$$
, то:  $P(x > \alpha) = \sum_{i=k}^n a_i p_i \geq \beta$ 

Пусть p, q  $\in$  S:  $\forall \lambda \in [0, 1]$ 

Тогда для их выпуклой комбинации выполнено:  $\sum\limits_{i=k}^n a_i (\lambda p_i + (1 - \lambda) q_i) = \lambda \sum\limits_{i=k}^n a_i p_i +$ 

$$(1$$
 -  $\lambda)\sum\limits_{i=k}^n a_iq_i \geq \lambdaeta + (1$  -  $\lambda)eta = eta o \mathrm{S}$  - выпукло.  $\checkmark$ 

Пункт b:

Вектор р принадлежит набору  $\Leftrightarrow E |\mathbf{x}^{201}| = \sum_{i=1}^{n} p_i |a_i^{201}| \le \alpha \sum_{i=1}^{n} p_i |\mathbf{a}_i|$ 

Рассмотрим  $\mathbf{p} = \lambda \mathbf{c} + (1 - \lambda) \mathbf{b}$ , где  $\mathbf{c}$ ,  $\mathbf{b}$  принадлежат данному набору,  $\lambda \in [0, 1]$   $\sum_{i=1}^n p_i |\alpha_i^{201}| = \lambda \sum_{i=1}^n c_i \; |\mathbf{a}_i^{201}| + (1 - \lambda) \sum_{i=1}^n b_i \; |\mathbf{a}_i^{201}| \leq \lambda \alpha \sum_{i=1}^n c_i |\mathbf{a}_i| + (1 - \lambda) \; \alpha \sum_{i=1}^n b_i |a_i| = \alpha \sum_{i=1}^n c_i |\mathbf{a}_i| + (1 - \lambda) \; \alpha \sum_{i=1}^n c_i |\mathbf{a}_i| = \alpha \sum_{i=1}^n c_i |\mathbf{a}_i| + (1 - \lambda) \; \alpha \sum_{i=1}^n c_i |\mathbf{a}_i| = \alpha \sum_{i=1}^n c_i |\mathbf{a}_i| + (1 - \lambda) \; \alpha \sum_{i=1}^n c_i |\mathbf{a}_i| = \alpha \sum_{i=1}^n c_i |\mathbf{a}_i| + (1 - \lambda) \; \alpha \sum_{i=1}^n c_i |\mathbf{a}_i| = \alpha \sum_{i=1}^n c_i |\mathbf{a}_i| + (1 - \lambda) \; \alpha \sum_{i=1}^n c_i |\mathbf{a}_i| = \alpha \sum_{i=1}^n c_i |\mathbf{a}_i| + (1 - \lambda) \; \alpha \sum_{i=1}^n c_i |\mathbf{a}_i| = \alpha \sum_{i=1}^n c_i |\mathbf{a}_i| + (1 - \lambda) \; \alpha \sum_{i=1}^n c_i |\mathbf{a}_i| + (1 - \lambda) \; \alpha \sum_{i=1}^n c_i |\mathbf{a}_i| + (1 - \lambda) \; \alpha \sum_{i=1}^n c_i |\mathbf{a}_i| + (1 - \lambda) \; \alpha \sum_{i=1}^n c_i |\mathbf{a}_i| + (1 - \lambda) \; \alpha \sum_{i=1}^n c_i |\mathbf{a}_i| + (1 - \lambda) \; \alpha \sum_{i=1}^n c_i |\mathbf{a}_i| + (1 - \lambda) \; \alpha \sum_{i=1}^n c_i |\mathbf{a}_i| + (1 - \lambda) \; \alpha \sum_{i=1}^n c_i |\mathbf{a}_i| + (1 - \lambda) \; \alpha \sum_{i=1}^n c_i |\mathbf{a}_i| + (1 - \lambda) \; \alpha \sum_{i=1}^n c_i |\mathbf{a}_i| + (1 - \lambda) \; \alpha \sum_{i=1}^n c_i |\mathbf{a}_i| + (1 - \lambda) \; \alpha \sum_{i=1}^n c_i |\mathbf{a}_i| + (1 - \lambda) \; \alpha \sum_{i=1}^n c_i |\mathbf{a}_i| + (1 - \lambda) \; \alpha \sum_{i=1}^n c_i |\mathbf{a}_i| + (1 - \lambda) \; \alpha \sum_{i=1}^n c_i |\mathbf{a}_i| + (1 - \lambda) \; \alpha \sum_{i=1}^n c_i |\mathbf{a}_i| + (1 - \lambda) \; \alpha \sum_{i=1}^n c_i |\mathbf{a}_i| + (1 - \lambda) \; \alpha \sum_{i=1}^n c_i |\mathbf{a}_i| + (1 - \lambda) \; \alpha \sum_{i=1}^n c_i |\mathbf{a}_i| + (1 - \lambda) \; \alpha \sum_{i=1}^n c_i |\mathbf{a}_i| + (1 - \lambda) \; \alpha \sum_{i=1}^n c_i |\mathbf{a}_i| + (1 - \lambda) \; \alpha \sum_{i=1}^n c_i |\mathbf{a}_i| + (1 - \lambda) \; \alpha \sum_{i=1}^n c_i |\mathbf{a}_i| + (1 - \lambda) \; \alpha \sum_{i=1}^n c_i |\mathbf{a}_i| + (1 - \lambda) \; \alpha \sum_{i=1}^n c_i |\mathbf{a}_i| + (1 - \lambda) \; \alpha \sum_{i=1}^n c_i |\mathbf{a}_i| + (1 - \lambda) \; \alpha \sum_{i=1}^n c_i |\mathbf{a}_i| + (1 - \lambda) \; \alpha \sum_{i=1}^n c_i |\mathbf{a}_i| + (1 - \lambda) \; \alpha \sum_{i=1}^n c_i |\mathbf{a}_i| + (1 - \lambda) \; \alpha \sum_{i=1}^n c_i |\mathbf{a}_i| + (1 - \lambda) \; \alpha \sum_{i=1}^n c_i |\mathbf{a}_i| + (1 - \lambda) \; \alpha \sum_{i=1}^n c_i |\mathbf{a}_i| + (1 - \lambda) \; \alpha \sum_{i=1}^n c_i |\mathbf{a}_i| + (1 - \lambda) \; \alpha \sum_{i=1}^n c_i |\mathbf{a}_i| + (1 - \lambda) \; \alpha \sum_{i=1}^n c_i |\mathbf{a}_i| + (1 - \lambda) \; \alpha \sum_{i=1}^n c_i |\mathbf{a}_i| + (1 - \lambda) \; \alpha \sum_{i=1}^n c_i |\mathbf{a$ 

 $(\lambda c_i + (1 - \lambda) |\mathbf{b}_i| \mathbf{a}_i) = \alpha \sum_{i=1}^n p_i |\mathbf{a}_i| \to \text{вектор p принадлежит данному набору} \to \text{данный набор выпуклый.} \checkmark$ 

Пункт с:

Аналогично пунктам а и б:

Вектор р принадлежит набору  $\Leftrightarrow E |\mathbf{x}^2| = \sum_{i=1}^n p_i |\mathbf{a}_i^2| \ge \alpha$ 

Рассмотрим  $p = \lambda c + (1 - \lambda)b$ , где c, b принадлежат данному набору,  $\lambda \in [0, 1]$   $\sum_{i=1}^{n} p_i |\alpha_i^2| = \lambda \sum_{i=1}^{n} p_i |c_i^2| + (1-\lambda) \sum_{i=1}^{n} b_i |a_i^2| \ge \lambda \alpha + (1 - \lambda) \alpha \ge \alpha \to \text{вектор p принадлежит данному набору} \to \text{данный набор выпуклый.} \checkmark$ 

Пункт d:

Распишем дисперсию: 
$$\bigvee \mathbf{x} = E\mathbf{x} - (E\mathbf{x})^2 = \sum_{i=1}^n a_i^2 p_i - (\sum_{i=1}^n a_i p_i)^2$$

Пусть p, q  $\in$  S,  $\lambda \in [0,1]$ . Тогда их выпуклой комбинации будет:  $z = \lambda p + (1 - \lambda)q$ 

$$\sum_{i=1}^{n} a_i^2 p \ge (\sum_{i=1}^{n} a_i^2 p)^2 + \alpha$$

$$\sum_{i=1}^{n} a_i^2 q \ge (\sum_{i=1}^{n} a_i^2 q)^2 + \alpha$$

$$\bigvee(z) = \lambda \sum_{i=1}^{n} a_i^2 p + (1 - \lambda) \sum_{i=1}^{n} a_i^2 q - \lambda^2 (\sum_{i=1}^{n} a_i p)^2 - (1 - \lambda)^2 (\sum_{i=1}^{n} a_i q)^2 - 2\lambda (\lambda - 1) \sum_{i=1}^{n} a_i p \sum_{i=1}^{n} a_i q \ge \lambda \alpha + \lambda (1 - \lambda) ((\sum_{i=1}^{n} a_i q)^2 + (\sum_{i=1}^{n} a_i p)^2 - 2\sum_{i=1}^{n} a_i p \sum_{i=1}^{n} a_i q) \ge \alpha + (\sum_{i=1}^{n} a_i p + \sum_{i=1}^{n} a_i q)^2 \ge \alpha \to$$

$$z \in S \to S - \text{ выпуклое множество. } \checkmark$$

# Projection

### 1. solution:

Норма Фробениуса:

Пусть SVD матрицы: X = UDV,где D сингулярные значения стоят на диагонали порядке убывания:  $\sigma_1 \geq \sigma_2 \geq \dots$  Покажем, что  $X_k = \sum_{i=1}^k \sigma_i u_i v_i^T$ , где  $u_i, v_i$  і-ые столбцы V, U есть искомая проекция.

$$||\mathbf{X} - X_k||_F^2 = ||\sum_{i=1}^{k+1} \sigma_i u_i v_i^T||_F^2 = \sum_{i=1}^{k+1} \sigma_i^2$$

Покажем, что для любой матрицы Y ранга k выполняется:  $||\mathbf{X} - \mathbf{Y}||_F^2 \ge ||\mathbf{X} - \mathbf{X}_k||_F^2$  Учтем неравенство сингулярных разложений:  $\sigma_{i+j-1}(\mathbf{A} + \mathbf{B}) \le \sigma_i(A) + \sigma_j(B) \ \forall \mathbf{j} \le \mathbf{n}, \ \mathbf{i} + \mathbf{j} - 1 \le \mathbf{n}$ 

Так как у Y ранг k,то 
$$\sigma_{k+1}(Y) = 0.j = k+1, B = Y, A = X-Y : \sigma_{i+k}(X) \le \sigma_i^2(X-Y)$$
  
 $\forall i : 1 \le \text{n-k} \rightarrow ||X-Y||_F^2 \ge \sum_{i=1}^{n-k} \sigma_i^2(X-Y) \ge \sum_{i=k+1}^n \sigma_i^2(X) = ||X-X_k||_F^2$ 

Значит,  $X_k$ .  $\checkmark$ 

Спектральная норма:

Покажем, что для любой матрицы Y ранга k выполняется:  $||X-Y||_2^2 \ge ||X-X_k||_2^2$   $= ||\sum_{i=k+1}^n \sigma_i u_i v_i^T||_2^2 = \sigma_{k+1}^2$ 

Из неравенства сингулярных значений:  $\sigma_{k+1}(X) \leq \sigma_1(X-Y) \rightarrow ||X-Y||_2^2 \geq \sigma_1^2(X-Y) \geq \sigma_{k+1}(X) = ||X-X_k||_2^2$ 

А значит,  $X_k = \sum_{i=1}^k \sigma_i u_i v_i^T$  искомая проекция по спектральной норме.  $\checkmark$ 

#### 2. solution:

Используем теорему: Пусть S - выпуклое замкнутое множество в  $R^n$ . Тогда проекция  $\pi_S(a)$  любой точки  $a \in R^n$  на S существует и единственна. Тогда  $<\pi_S(x_1)$  -  $x_1, y-\pi_S(x_1)>>0$ 

$$<\pi_S(x_2)$$
 -  $x_2, y-\pi_S(x_2)> \ge 0$ 

Так как у любой, то возьмем вместо него проекции противоложных точек, то есть  $\langle \pi_S(x_1)$  -  $\mathbf{x}_1, \pi_S(x_2)$  -  $\pi_S(x_1) > \ge 0$ 

 $<\pi_S(x_2)$  -  $x_2,\pi_S(x_1)$  -  $\pi_S(x_2)>\geq 0$ 

Из этих неравенств получаем требуемое неравенство  $||\pi_S(x_2) - \pi_S(x_1)||_2 \le ||\mathbf{x}_2 - \mathbf{x}_1||_2 \checkmark$ 

#### Matrix calculus

# 1. solution:

а) Воспользуемся способом ограничения на прямую. Пусть  $X \in S^n_{++}$ ,  $Y \in R^{nxn}$ . Покажем, что функция  $h(t) = f(X+tY) = tr(X+tY)^{-1}$  выпукла на множестве  $T = t \mid X+tY \in S^n_{++}$ . Чтобы T не равнялось пустому множеству, необходимо, чтобы матрица Y была симметричной.

 $h(t) = tr(X + tY)^{-1} = tr(I + tX^{-1})^{-1}X^{-1} = trX^{-1}(I + tP\bigwedge P^T)^{-1}$ , где  $X^{-1}Y = P\bigwedge P^T$  - диагонализация симметричной матрицы  $X^{-1}Y$ . Еще здесь используется, что след произведения симметричных матриц не зависит от порядка их перемножения.

Далее учтем, что преобразования не меняют след.

$$h(t) = tr(X^{-1}P(I+t\bigwedge)^{-1}P^T) = tr(p^TX^{-1}P(I+t\bigwedge)^{-1}) = \sum_{k=1}^{n} (P^TX^{-1}P)_{kk} \frac{1}{1+t}\lambda_k = \sum_{k=1}^{n} \frac{c_k}{1+\lambda_k t}$$

Используем тот факт, что если A, B  $\succeq$  0 и AB - симметричная матрица, то  $\stackrel{\sim}{AB} \succeq 0$  Тогда у нас A =  $X^{-1} \succeq 0$ , B = X + tY  $\succeq 0$ . Значит, AB = I + t $X^{-1}$ Y  $\succeq 0$ , то есть выполнено 1 +  $\lambda_k$ t  $\geqslant 0$   $\forall$ k  $\forall$ t  $\in$ T  $\rightarrow$  функции  $\frac{c_k}{1+}\lambda_k$ t выпуклы на T

Тогда и h(t) выпукла как сумма выпуклых функций. ✓

b) Воспользуемся способом ограничения на прямую. Пусть  $X \in S^n_{++}$ ,  $Y \in R^{nxn}$ . Покажем, что функция  $h(t) = -g(X + tY) = -(\det(X + tY))^{\frac{1}{n}}., Y$ .

$$h(t) = -(\det X)^{\frac{1}{n}} (\det(I + tX^{-1}Y))^{\frac{1}{n}} = -C \prod_{k=1}^{n} (1 + \lambda_k t))^{\frac{1}{n}}$$
  
  $a)1 + \lambda_k t > 0.$ 

Есть такой факт, что геометрическое среднее  $F(x) = \prod_{k=1}^n x_k^{\frac{1}{n}} R_{++}^n$ 

Тогда функция h(t) является выпуклой. ✓

### 2. solution:

$$f(p) = \sum p_i log(p_i) \to f'_{p_i} = \log(p_i) + 1 \to f''_{p_i p_i} = \frac{1}{p_i} \to \nabla^2 f = \operatorname{diag}(1p_i) \succ 0$$
 По второму дифференциальному критерию f выпукла

Тогда первый дифференциальный критерий:  $f(p)=\geq f(q)+\nabla f^T(q)(p-q)\to D(p,q)\geq 0 \ \forall p,r\in R_{++}^n$  и  $D(p,q)=0 \leftrightarrow p=q.\checkmark$ 

- 1) Математическое ожидание линейная функция  $E(\alpha x_1 + (1 \alpha x_2) = \alpha E x_1 + (1 \alpha)E x_2 \rightarrow$  это одновременно и выпуклая и вогнутая функция.  $\checkmark$
- 2) Если  $\alpha > a_n$ , то P(p) = 0  $\forall p$  выпуклая функция. Аналогично при  $\alpha < a_1$ . Пусть  $a_i < \alpha < a_i + 1$ , тогда  $P(p) = \sum\limits_{j=i+1}^n p_j$  линейная функция, значит, является выпуклой и вогнутой.  $\checkmark$

3) Аналогично предыдущего пункту:  $a_i < \alpha \le a_i + 1, \, a_j \le \beta < a_j + 1$ 

$$\mathrm{P}(\mathrm{p}) = \sum_{k=i+1}^{j} p_k$$
 - линейная функция, а значит является выпуклой и вогнутой.  $\checkmark$ 

4) Из первой части задачи 2 по второму критериб следует, что строго выпуклая функпия. ✓

5) 
$$v(x) = E(x^2) - E(x)^2$$

$$0 < \lambda < 1$$

$$V(\lambda p_{1} + (1 - \lambda p_{2})) = \sum_{i=1}^{n} a_{i}^{2} (\lambda p_{1i} + (1 - \lambda) p_{2i})) - (\sum_{i=1}^{n} a_{i} (\lambda p_{1i} + (1 - \lambda p_{2i}))^{2}$$

$$\lambda V(p_{1}) + (1 - \lambda) V(p_{2}) = \lambda \sum_{i=1}^{n} a_{i}^{2} p_{1i} - \lambda (\sum_{i=1}^{n} a_{i} p_{1i})^{2} + (1 - \lambda) \sum_{i=1}^{n} a_{i2} p_{2i} - (1 - \lambda) (\sum_{i=1}^{n} a_{i} p_{2i})^{2}$$

$$\lambda V(p_{1}) + (1 - \lambda) V(p_{2}) - V(\lambda p_{1} + (1 - \lambda) p_{2}) = (\sum_{i=1}^{n} a_{i} (\lambda p_{1i} + (1 - \lambda) p_{2i}))^{2} - \lambda (\sum_{i=1}^{n} a_{i} p_{1i})^{2} - (1 - \lambda) (\sum_{i=1}^{n} a_{i} p_{2i})^{2} = \lambda (\lambda - 1) ((\sum_{i=1}^{n} a_{i} p_{1i})^{2} + (\sum_{i=1}^{n} a_{i} p_{2i})^{2} - 2\sum_{i=1}^{n} a_{i} p_{1i} \sum_{i=1}^{n} a_{i} p_{2i}) = (\sum_{i=1}^{n} a_{i} p_{1i} - \sum_{i=1}^{n} a_{i} p_{2i})^{2} \le (1 - \lambda) (\sum_{i=1}^{n} a_{i} p_{2i})^{2} = \lambda (\lambda - 1) ((\sum_{i=1}^{n} a_{i} p_{1i})^{2} + (\sum_{i=1}^{n} a_{i} p_{2i})^{2} - 2\sum_{i=1}^{n} a_{i} p_{2i}) = (\sum_{i=1}^{n} a_{i} p_{1i} - \sum_{i=1}^{n} a_{i} p_{2i})^{2} \le (1 - \lambda) (\sum_{i=1}^{n} a_{i} p_{2i})^{2} = \lambda (\lambda - 1) (\sum_{i=1}^{n} a_{i} p_{1i})^{2} + (\sum_{i=1}^{n} a_{i} p_{2i})^{2} = \lambda (\lambda - 1) (\sum_{i=1}^{n} a_{i} p_{2i})^$$

$$(1-\lambda)(\sum_{i=1}^n a_i p_{2i})^2 = \lambda(\lambda - 1)((\sum_{i=1}^n a_i p_{1i})^2 + (\sum_{i=1}^n a_i p_{2i})^2 - 2\sum_{i=1}^n a_i p_{1i} \sum_{i=1}^n a_i p_{2i}) = (\sum_{i=1}^n a_i p_{1i} - \sum_{i=1}^n a_i p_{2i})^2 \leq 0$$

Значит, функция вогнутая. 🗸

6) Заметим, что в случае дискретной случайной величины квартилем является:

$$f(p) = quartile(x) = min\{a_k | \sum_{i=1}^k p_i \ge \frac{1}{4}\}$$

Квартиль, в случае дискретной случайной величины, являетя ступенчатой функцией. Ступенчатая функция не может быть ни выпуклой, ни вогнутой, так как ее надграфик и подграфик не являются выпуклыми множествами.

Теперь докажем это:

Покажем, что f не является выпуклой:

$$\mathbf{p}=(\frac{1}{4},\frac{3}{4}),\,\mathbf{q}=(0,\,1),\,\mathbf{a}=(0,\,1000),\,\lambda=\frac{1}{2}$$
 Тогда при  $\mathbf{z}=\lambda\mathbf{p}+(1$  -  $\lambda)\mathbf{q}=(\frac{1}{8},\frac{7}{8})$ :

 $f(z)=1000,\, \lambda f(p)+(1-\lambda)f(q)=500 o$  нарушается определение выпуклости

Покажем, что f не является вогнутой:

$$p = (1, 0), q = (0, 1), a = (0, 1000), \lambda = \frac{1}{2}$$

Тогда при  $z = \lambda p + (1 - \lambda)q = (\frac{1}{2}, \frac{1}{2})$ :

$$f(z)=0,\,\lambda f(p)+(1-\lambda)f(q)=500$$
 — нарушается определение вогнутости.  $\checkmark$ 

#### 4. solution:

а) Это линейная функция, ее гесиан равен 0, значит, а(х) выпукла и вогнута. ✓

b) g(x) - вогнутая функция. Покажем это:

По дифференциальному критерию первого порядка, достаточно показать, что ∀х, у  $\in R_{++}^n$ :

$$g(y) \leq g(x) + \nabla g(x)^T (y - x)$$

$$g(x) \neq 0$$

$$(\prod_{k=1}^{n} \frac{y_k}{x_k})^{\frac{1}{n}} \le 1 + \frac{1}{n} \sum_{k=1}^{n} \frac{y_k - x_k}{x_k}$$

$$\left(\prod_{k=1}^{n} \frac{y_k}{x_k}\right)^{\frac{1}{n}} \le \frac{1}{n} \sum_{k=1}^{n} \frac{y_k}{x_k}$$

Последнее неравенство - это неравенство Коши о среднем: среднее геометрическое не

превосходит среднего арифметического.  $\checkmark$ 

Функция 
$$f(x) = -x\ln x - (1-x)\ln(1-x)$$
 определена на  $(0,1)$   $f'(x) = -x\frac{1}{x} - \ln x + \ln(1-x) + 1 = \ln(1-x) - \ln x$   $f''(x) = -\frac{1}{1-x} - \frac{1}{x} = \frac{1}{(1-x)x} < 0$  Значит, f строго вогнута на  $(0,1)$ .  $\checkmark$