

Математический анализ

Курс Широкова Н.А.

Осень 2022 г.

Оглавление

Оглавление	i
1 Норма линейного отображения	1
2 Частные производные	8

Глава 1

Норма линейного отображения

Определение 1.1 (Линейный оператор). $A : \mathbb{R}^m \rightarrow \mathbb{R}^n$ – линейный оператор, если $\forall x_1, x_2 \in \mathbb{R}^m, \forall p, q \in \mathbb{R} \Rightarrow$

$$A(px_1 + qx_2) = pA(x_1) + qA(x_2)$$

$$\begin{aligned} A &\Leftrightarrow \tilde{A}_{m \times n} \\ X &= \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_m \end{pmatrix} A(x) = \tilde{A}_{m \times n} X \\ \tilde{A} &= \begin{pmatrix} a_{11} & \dots & a_{1m} \\ a_{21} & \dots & a_{2m} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & \dots & a_{nm} \end{pmatrix} \end{aligned}$$

Определение 1.2 (Норма линейного отображения).

$$|A| \stackrel{def}{=} \sup_{x \in \mathbb{R}^m, \|X\|_{\mathbb{R}^m} \leq 1} \|AX\|_{\mathbb{R}^n}$$

$$AX = \begin{pmatrix} a_{11}x_1 + \dots a_{1n}x_n \\ a_{21}x_1 + \dots a_{2n}x_n \\ \vdots \\ a_{n1}x_1 + \dots a_{nm}x_m \end{pmatrix}$$

$$\begin{aligned} \|AX\|_{\mathbb{R}^n}^2 &= \sum_{k=1}^n (a_{k1}x_1 + \dots a_{km}x_m)^2 \leq \sum_{k=1}^n (a_{k1}^2 + \dots + a_{km}^2) \underbrace{(x_1^2 + \dots x_m^2)}_{=\|X\|_{\mathbb{R}^n}^2} \leq \\ &= \sum_{k=1}^n (a_{k1}^2 + \dots + a_{km}^2) = \\ &= \sum_{k=1}^n \sum_{l=1}^m a_{kl}^2 = \|A\|_2^2 \end{aligned} \quad (2)$$

$$(2) \implies \|A\| \leq \|A\|_2 \geq 0$$

Свойства нормы линейного отображения

Теорема 1.1. $\|A\| \geq 0, \|A\| = 0 \Leftrightarrow A = 0$

Доказательство. Пусть $\|A\| = 0$ $A = \begin{pmatrix} a_{11} & \dots & a_{1m} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & \dots & a_{nm} \end{pmatrix}$

$1 \leq i \leq n, 1 \leq j \leq m$ не зависят друг от друга.

$$e_i = (0, \dots, \underset{i}{1}, \dots 0) \quad f_j = \begin{pmatrix} 0 \\ \vdots \\ 1 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}$$

$$\|A\| = 0 \rightarrow Af_j = 0_{\mathbb{R}^n}. \quad Af_j = \begin{pmatrix} a_{1j} \\ a_{2j} \\ \vdots \\ a_{nj} \end{pmatrix} \quad \text{Теперь рассмотрим}$$

$$e_i \underbrace{(Af_j)}_{0_{\mathbb{R}^n}} = (0 \dots 1 \dots) \begin{pmatrix} 0 \\ \vdots \\ 1 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix} = a_{ij} = 0$$

■

$$A, c \in \mathbb{R}, (cA(x)) \stackrel{def}{=} c(A(x))$$

Теорема 1.2. $\|cA\| = |c| \cdot \|A\|$

Доказательство.

$$\begin{aligned} \|cA\| &= \sup_{X \in \mathbb{R}^m, \|X\|_{\mathbb{R}^n} \leq 1} \|cA(X)\|_{\mathbb{R}^n} = \sup_{X \in \mathbb{R}^m, \|X\|_{\mathbb{R}^n} \leq 1} \|c(AX)\|_{\mathbb{R}^n} = \\ &= \sup_{X \in \mathbb{R}^m, \|X\|_{\mathbb{R}^n} \leq 1} |c| \cdot \|AX\|_{\mathbb{R}^n} \end{aligned}$$

■

$$A, B : \mathbb{R}^m \rightarrow \mathbb{R}^n$$

Теорема 1.3. $\|A + B\| \leq \|A\| + \|B\|$

Доказательство.

$$\begin{aligned} \|A + B\| &= \sup_{x \in \mathbb{R}^m, \|X\|_{\mathbb{R}^m} \leq 1} \|(A + B)X\|_{\mathbb{R}^n} = \sup_{\dots} \|AX + BX\|_{\mathbb{R}^n} \leq \\ &\leq \underbrace{\sup(\|AX\| + \|BX\|)}_{\substack{\leq \|A\|_2 \quad \leq \|B\|_2 \\ M}} \leq \sup_{\dots} \|AX\|_{\mathbb{R}^n} + \sup_{\dots} \|BX\|_{\mathbb{R}^n} \end{aligned}$$

$$\exists x_1 \in \mathbb{R}^m, \|x_1\|_{\mathbb{R}^m} \leq 1 \text{ и } \|Ax_1\| + \|Bx_1\| > M - \varepsilon \quad (3)$$

$$(3) \Rightarrow M - \varepsilon < \|A\| + \|B\| \rightarrow \sup_{x \in \mathbb{R}^m, \|X\|_{\mathbb{R}^m} \leq 1} (\|AX\|_{\mathbb{R}^n} + \|BX\|_{\mathbb{R}^n}) \leq \|A\| + \|B\|$$

■

Теорема 1.4. $\|AX\|_{\mathbb{R}^n} \leq \|A\| \cdot \|X\|_{\mathbb{R}^m}$

Доказательство.

$$X \neq 0^m \Leftrightarrow \|X\|_{\mathbb{R}^m} \stackrel{def}{=} t > 0$$

$$x_0 = \frac{1}{t}x$$

$$\|x_0\|_{\mathbb{R}^m} = \left\| \frac{1}{t}x \right\|_{\mathbb{R}^m} = \frac{1}{t} \|X\|_{\mathbb{R}^m} = \frac{1}{t} \cdot t = 1 \Rightarrow$$

$$\begin{aligned} & \|Ax_0\|_{\mathbb{R}^n} \leq \|A\| \quad (5) \\ (5) \implies \|Ax_0\|_{\mathbb{R}^n} = \|A\left(\frac{1}{t}x\right)\|_{\mathbb{R}^n} \leq \|A\| \rightarrow 4. \quad \blacksquare \end{aligned}$$

Теорема 1.5.

$$\begin{aligned} & c > 0, \forall x \in \mathbb{R}^m \\ & \|Ax\|_{\mathbb{R}^n} \leq c\|X\|_{\mathbb{R}^m} \forall x \in \mathbb{R}^m \quad (6) \\ & \rightarrow \|A\| \leq c \quad (6') \end{aligned}$$

Доказательство.

$$\begin{aligned} (6) \implies \text{при } \|X\|_{\mathbb{R}^m} < 1 \text{ имеем} \\ \|AX\|_{\mathbb{R}^n} \leq c \cdot \|X\|_{\mathbb{R}^m} \leq c \rightarrow \sup_{\|X\| \leq 1} \|AX\| \leq c \implies (6') \end{aligned}$$

Теорема 1.6.

$$E = \{c \in \mathbb{R}, > 0 : \forall x \in \mathbb{R}^m \text{ имеем } \|Ax\|_{\mathbb{R}^n} \leq C\|X\|_{\mathbb{R}^m}\} \quad (7)$$

В случае $A \neq 0$

$$\begin{aligned} & \|A\| = \inf E, \|A\|_2 \in E, \inf E \stackrel{def}{=} m \\ & \|A\| = \inf E \quad (8) \end{aligned}$$

Доказательство. 1. $m = 0$

$$\begin{aligned} & \forall \varepsilon > 0 \exists c_1 \in E : c_1 < \varepsilon \\ (7) \rightarrow \|Ax\|_{\mathbb{R}^n} \leq c_1\|x\|_{\mathbb{R}^m} \forall x \in \mathbb{R}^m \rightarrow \|A\| \leq c_1 < \varepsilon \\ & \rightarrow \|A\| = 0 \end{aligned}$$

2. $m > 0$

$$\begin{aligned} & \|A\| \in E, m \leq \|A\| \\ \text{пусть } m < \|A\| \implies \exists c_2 : m < c_2 < \|A\| \quad (9) \\ (7) \implies \|Ax\|_{\mathbb{R}^n} \leq c_2\|x\|_{\mathbb{R}^m} \forall x \in \mathbb{R}^m \end{aligned}$$

$$(9) \Rightarrow \|A\| \leq c_2 \text{ противоречие}$$

■

Теорема 1.7.

$$\begin{aligned} A : \mathbb{R}^m &\rightarrow \mathbb{R}^n, B : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^k \\ L : \mathbb{R}^m &\rightarrow \mathbb{R}^k \end{aligned}$$

$$Lx = B(A(x)) \quad (10)$$

Каждая норма соответствует своей паре пространств!

$$\|L\| \leq \|A\| \cdot \|B\|$$

Доказательство.

$$\begin{aligned} \forall x \in \mathbb{R}^m \quad \|LX\|_{\mathbb{R}^k} &= \|B(AX)\|_{\mathbb{R}^k} \leq \|B\| \cdot \|AX\|_{\mathbb{R}^n} \\ &\leq \underbrace{\|B\| \cdot \|A\|}_c \cdot \|X\|_{\mathbb{R}^m} \end{aligned} \quad (11)$$

по свойству 5 (11) \Rightarrow (10)

■

Дифференцируемость суперпозиции линейных отображений

$$\Omega \subset \mathbb{R}^m, m \geq 1$$

$X_o \in \Omega$ — внутренняя точка

$G \in \mathbb{R}^n, Y_0 \in G, Y_0$ — внутренняя точка в G

$$F = \begin{pmatrix} f_1 \\ \vdots \\ f_n \end{pmatrix} : \Omega \rightarrow \mathbb{R}^n \quad \forall x \in \Omega \quad F(x) \in G, F(X_0) = Y_0$$

$$\Phi = \begin{pmatrix} \varphi_1(y) \\ \vdots \\ \varphi_k(y) \end{pmatrix} : G \rightarrow \mathbb{R}^k$$

$$\exists P : \Omega \rightarrow \mathbb{R}^k, P(x) \stackrel{def}{=} \Phi(F(x)) \quad (15)$$

Теорема 1.8. F дифференцируема в X_0 , Φ дифференцируема в $X_0 \Rightarrow P$ дифференцируема в X_0 и

$$DP(X_0) = D\Phi(X_0) \cdot DF(X_0) \text{ (это матрицы Якоби)} \quad (16)$$

Доказательство.

$$\Phi(Y_0 + \lambda) - \Phi(Y_0) = B\lambda + \rho(\lambda) \quad (17)$$

$$B = D\Phi(Y_0), \rho(\lambda) \in \mathbb{R}^k \text{ и } \frac{\|\rho(\lambda)\|_{\mathbb{R}^k}}{\|\lambda\|_{\mathbb{R}^n}} \xrightarrow{\lambda \rightarrow 0_n} 0 \quad (18)$$

$$\lambda = 0_n, \Phi(Y_0) - \Phi(Y_0) = 0_k + \rho(0_n) \rightarrow \rho(0_n) = 0_k \\ \forall \eta > 0 \exists \delta_1 > 0 :$$

$$(18) \Rightarrow \forall \lambda \in \mathbb{R}^n, \lambda \neq 0_n \text{ и } \|\lambda\|_{\mathbb{R}^n} < \delta_1 \text{ будет } \frac{\|\rho(\lambda)\|_{\mathbb{R}^k}}{\|\lambda\|_{\mathbb{R}^n}} < \eta \quad (19)$$

и

$$\|\rho(\lambda)\|_{\mathbb{R}^k} \leq \eta \cdot \|\lambda\|_{\mathbb{R}^n} \quad (20)$$

$$(19) \Rightarrow \|\rho(\lambda)\|_{\mathbb{R}^k} \leq \eta \cdot \|\lambda\|_{\mathbb{R}^n} \quad (19')$$

$$\forall \varepsilon > 0 \exists \delta_2 > 0 : \forall H \in \mathbb{R}^m, \|H\|_{\mathbb{R}^m} \delta_2 \text{ имеем}$$

$$\|r(H)\|_{\mathbb{R}^n} \leq \varepsilon \|H\|_{\mathbb{R}^m} \quad (21)$$

$$H \in \mathbb{R}^m, x_0 + H \in \Omega \text{ возможно т.к. внутренняя точка}$$

$$F(X_0) = Y_0$$

$$\text{определим } F(x_0 + H) - F(x_0) = \lambda \quad (22)$$

$$F(x_0 + H) - Y_0 = \lambda \quad (22')$$

$$P(x_0 + H) - P(x_0) = \Phi(F(x_0 + H)) - \Phi(F(x_0)) \stackrel{(22')}{=}$$

$$\Phi(Y_0 + \lambda) - \Phi(Y_0) \stackrel{(17)}{=} B\lambda + \rho(\lambda) \stackrel{(12'), (22)}{=}$$

$$B(AH + r(H)) + \rho(AH + r(H)) =$$

$$= \overbrace{(BA)}^{P(x_0+H)-P(x_0)} \quad H + \overbrace{Br(H) + \rho(AH + r(H))}^{r_1(H)} \quad (23')$$

$$\|H\|_{\mathbb{R}^m} < \delta_2 \rightarrow \|r(H)\|_{\mathbb{R}^m} \leq \varepsilon \|H\|_{\mathbb{R}^m} \quad (23)$$

$$\begin{aligned} \delta &= \varepsilon \exists \delta_1 : \text{выполнено (20) при } \|\lambda\|_{\mathbb{R}^n} \delta_1 \\ \|\lambda\|_{\mathbb{R}^n} &= \|AH + r(H)\|_{\mathbb{R}^n} \leq \|AH\|_{\mathbb{R}^n} + \|r(H)\|_{\mathbb{R}^n} \\ &\stackrel{(22)}{\leq} \|A\| \cdot \|H\|_{\mathbb{R}^m} + \varepsilon \cdot \|H\|_{\mathbb{R}^m} = (\|A\| + \varepsilon) \|H\|_{\mathbb{R}^m} < \delta_1 \end{aligned}$$

то есть

$$\|H\|_{\mathbb{R}^m} \leq \frac{\delta_1}{\|A\| + \varepsilon} \quad (24)$$

$$\delta_0 = \min(\delta_2, \frac{\delta_1}{\|A\| + \varepsilon}) \quad (25)$$

и полагаем $\|H\|_{\mathbb{R}^n} < \delta_0$

$$\begin{aligned} \text{При } \|H\|_{\mathbb{R}^m} < \delta_0 (26) &\Rightarrow \|r_1(H)\|_{\mathbb{R}^k} \leq \|Br(H)\|_{\mathbb{R}^k} + \\ &+ \|\rho(AH + r(H))\|_{\mathbb{R}^k} \leq \|B\| \cdot \|r(H)\|_{\mathbb{R}^n} + \varepsilon \|AH + r(H)\|_{\mathbb{R}^n} \\ &\stackrel{(20), (23)}{\leq} \|B\| \cdot \varepsilon \|H\|_{\mathbb{R}^m} + \varepsilon (\|AH\|_{\mathbb{R}^n} + \|r(H)\|_{\mathbb{R}^n}) \leq \\ &\leq \|B\| \varepsilon \|H\|_{\mathbb{R}^m} + \varepsilon (\|A\| \cdot \|H\|_{\mathbb{R}^m} + \varepsilon \|H\|_{\mathbb{R}^m}) = \varepsilon (\|B\| + \|A\| + \varepsilon) \|H\|_{\mathbb{R}^m} \end{aligned} \quad (22)$$

$$P(x_0) + H - P(X_0) = (BA)H + r_1(H) \quad (27')$$

$$\text{При } \|H\|_{\mathbb{R}^n} < \delta_0 \text{ имеем } \|r_1(H)\|_{\mathbb{R}^k} \leq \varepsilon (\|B\| + \|A\| + \varepsilon) \|H\|_{\mathbb{R}^m} \quad (27'')$$

$$(27'') \Rightarrow \frac{\|r_1(H)\|_{\mathbb{R}^k}}{\|H\|_{\mathbb{R}^m}} \xrightarrow{H \rightarrow 0_m} 0 \quad (28)$$

$$(23'), (27'), (28) \Rightarrow (16) \quad \blacksquare$$

Глава 2

Частные производные

Теорема об обратном отображении

$E \subset \mathbb{R}^n, n \geq 2, x_0 \in E, x_0$ – внутренняя точка $F : E \rightarrow \mathbb{R}^n$

$$F \in C^1(w) \tag{1}$$

$$\det DF(x_0) \neq 0 \tag{2}$$

Соотношения (1) и (2) влекут: $F(x_0) = Y_0, \exists x_0 \in v$ и $\exists y_0 \in V$:

$$F|_v \text{ – гомеоморфизм на } V \tag{3}$$

$$\Phi = F^{-1}, \Phi \in C^1(V) \tag{4}$$

Определение 2.1 (Якобиан). $I(x_0) \stackrel{def}{=} \det DF(x_0)$ – Якобиан отображения F в точке x_0

$$\Phi(F(X)) \equiv X \implies D\Phi(Y)DF(X) = DI(X) \implies$$

$$Y = F(X), I(X) \equiv X$$

$$I_n \text{ – единичная матрица в } \mathbb{R}^n$$

$$\implies \det D(\Phi(Y_0)) \cdot \det DF(X_0) = \det I_n = 1$$

Доказательство. 1. Будем пользоваться определителем матрицы Якоби. Будем обозначать дальше $DF(x_0) = A$. Условие (2) влечёт $\exists A^{-1}$

$$\text{Будем обозначать } \|A^{-1}\| = \frac{1}{4\lambda}, \lambda > 0 \quad (5)$$

Рассмотрим такое линейное отображение $x \in w$, $\|DF(x) - DF(x_0)\| < \|DF(x) - DF(x_0)\|_2$

$$(\dots |f'_{ix_j}(x) - f'_{ix_j}(x_0)|^2 + \dots)^{\frac{1}{2}}$$

$$(1) \implies |f'_{ix_j} - f'_{ix_j}(x_0)|^2 \xrightarrow{x \rightarrow x_0} 0 \quad (6)$$

$$(6) \implies \|DF(X) - DF(X_0)\|_2 \xrightarrow{x \rightarrow x_0} 0 \quad (7)$$

$$(7) \implies \|DF(X - DF(X_0))\| \xrightarrow{x \rightarrow x_0} 0 \quad (8)$$

$$(8) \implies \exists r > 0 : \forall x, \|X - X_0\|_{\mathbb{R}^n} < r \text{ имеем}$$

$$DF(X) - DF(X_0) < 2\lambda \quad (9)$$

$$U = B_r(X_0) = \{x \in \mathbb{R}^n : \|x - x_0\|_{\mathbb{R}^n} < \lambda \quad (10)$$

$$DF(X) - A < 2\lambda \quad (9')$$

Замечание (О внутренности шара).

$$X_1, X_2 \in B_r(X_0), 0 < t < 1 \implies tX_1 + (1-t)x_2 \in B_r(x_0)$$

$$\begin{aligned} \|(tX_1 + (1-t)X_2) - X_0\|_{\mathbb{R}^n} &= \|t(X_1 - X_0) + \\ &+ (1-t)(X_2 - X_0)\|_{\mathbb{R}^n} \leq \|t(X_1 - X_0)\|_{\mathbb{R}^n} + \\ &+ \|(1-t)(X_2 - X_0)\|_{\mathbb{R}^n} < \\ &< tr + (1-t)r = r \end{aligned}$$

2. Биективность отображения F на U

$$0 < t < 1$$

$$\begin{aligned} X &\in B_r(x_0), H \in \mathbb{R}^n, X + H \in B_r(X_0) \\ t(X + H) + (1 - t)X &= X + tH \in B_r(X_0) \\ g : [0, 1] &\rightarrow \mathbb{R}^n \end{aligned}$$

$$g(t) = F(X + tH) - tAH \quad (11)$$

По достаточному условию дифференцируемости все матрицы Якоби существуют

$$\begin{aligned} (11) \implies Dg(t) &= g'(t) = D(F(X + tH)) - D(tAH) = \\ &= DF(X + tH)D(t + tH) - AH = \\ &= DF(x + tH)H - DF(x_0)H = \\ &= (DF(x + tH) - DF(x_0))H \end{aligned} \quad (12)$$

$$\begin{aligned} \text{Правая часть(12)} &\leq \|DF(X + tH) - DF(x_0)\| \cdot \|H\|_{\mathbb{R}^n} \\ &< 2\lambda \|H\|_{\mathbb{R}^n} \\ &\leq_{13'} \frac{1}{2} \|AH\|_{\mathbb{R}^n} \end{aligned} \quad (14)$$

$$\begin{aligned} \|A^{-1}\| = \frac{1}{4\lambda} \implies \forall X \in \mathbb{R}^n \|A^{-1}X\|_{\mathbb{R}^n} &\leq \frac{1}{4\lambda} \|X\|_{\mathbb{R}^n} \Leftrightarrow \\ \|X\|_{\mathbb{R}^n} \geq 4\lambda \|A^{-1}X\|_{\mathbb{R}^n} &\Leftrightarrow \|AY\|_{\mathbb{R}^n} \geq 4\lambda \|Y\|_{\mathbb{R}^n} \end{aligned} \quad (13)$$

$$(13) \Leftrightarrow 2\lambda \|Y\|_{\mathbb{R}^n} \leq \frac{1}{2} \|AY\|_{\mathbb{R}^n} \quad (13')$$

По теореме Лагранжа ..

$$(12), (14) \implies \|g'(t)\|_{\mathbb{R}^n} < \frac{1}{2} \|AH\|_{\mathbb{R}^n} \quad (15)$$

$$\exists t_o \in (0, 1) : \|g(1) - g(0)\|_{\mathbb{R}^n} \leq \|g'(t_o)\|_{\mathbb{R}^n} \cdot (1 - 0) = \|g'(t_o)\|_{\mathbb{R}^n} \quad (16)$$

$$g(1) - g(0) = F(X + H) - AH - F(X) = (F(X + H) - F(X)) - AH \quad (17)$$

$$(15), (16), (17) \implies \|(F(X+H)-F(X))-AH\|_{\mathbb{R}^n} < \frac{1}{2}\|AH\|_{\mathbb{R}^n} \quad (18)$$

$$\begin{aligned} (18) \implies \|F(X+H)-F(X)\|_{\mathbb{R}^n} &\geq \|AH\|_{\mathbb{R}^n} - \\ -\|F(X+H)-F(X)-AH\|_{\mathbb{R}^n} &> \|AH\|_{\mathbb{R}^n} - \frac{1}{2}\|AH\|_{\mathbb{R}^n} = \\ &= \frac{1}{2}\|AH\|_{\mathbb{R}^n} > 0 \end{aligned} \quad (19)$$

$$AH = (AH - F(X+H)) - F(X) + (F(X+H) - F(X))$$

$$\|F(X+H)-F(X)\|_{\mathbb{R}^n} > \frac{1}{2}\|AH\|_{\mathbb{R}^n} \quad (20)$$

при $X \in B_r(X_0), X+H \in B_r(x_0), H \neq 0_n$

$$(20) \implies F(X+H) \neq F(X) \text{ при } H \neq 0_n$$

$$V \stackrel{def}{=} F(U) \quad (21)$$

$$\exists \Phi : V \rightarrow U \quad (22)$$

$$\text{т.ч. } \Phi = F^{-1}$$

3. Открытость отображения

$$(20), (13') \implies \|F(X+H)-F(X)\|_{\mathbb{R}^n} > 2\lambda\|H\|_{\mathbb{R}^n} \quad (23)$$

Лемма 2.1. $X_1 \in U, Y_1 = F(X_1), 0 < \rho < \rho - \|X_1 - X_0\|_{\mathbb{R}^n}$ Такой выбор влечёт

$$\overline{B}_\rho(X_1) \in U, Y \in B_{\lambda\rho}(Y_1), Y \neq Y_1 \quad (24)$$

$$\implies \exists X \in B_\rho(X_1) : F(X) = Y \quad (25)$$

Доказательство. От редактора: если поместить доказательство внутри доказательства, будет стрёмно, поэтому я просто напишу, где закончится доказательство леммы :(■

Давайте рассмотрим функцию

$$P(X) : \overline{B}_\rho(X_1) \rightarrow \mathbb{R}$$

$$P(X) = \|F(X) - Y\|_{\mathbb{R}^n} \quad (26)$$

Видно, что функция непрерывная, класса C^1 , норма это непрерывная функция на замкнутом шаре. Так как замкнутый шар это компакт:

$$\exists X_1 \in \overline{B}_\rho : P(X) \leq P(X) \forall x \in \overline{B}_\rho(X_1) \quad (27)$$

$$X_2 \text{ т.ч. } \|X_2 - X_1\|_{\mathbb{R}^n} = \rho, H = X_2 - X_1$$

$$(23) \Rightarrow \|F(X_2) - F(X_1)\|_{\mathbb{R}^n} = \|F(x_1 + H) - F(X_1)\|_{\mathbb{R}^n} >$$

$$> 2\lambda\|H\|_{\mathbb{R}^n} = 2\lambda\|X_2 - X_1\|_{\mathbb{R}^n}$$

$$= 2\lambda\rho \quad (28)$$

$$(28), (24) \Rightarrow \|F(X_2) - Y\|_{\mathbb{R}^n} \geq \|F(X_2) -$$

$$- \underbrace{F(X_1)}_{Y_1}\|_{\mathbb{R}^n} - \|\underbrace{F(X_1)}_{Y_1} - Y\|_{\mathbb{R}^n} > 2\lambda\rho - \lambda\rho > 2\lambda\rho - \lambda\rho$$

$$= \lambda\rho \quad (29)$$

$$(29) : P(X_2) > \lambda\rho \quad (30)$$

$$P(X_1) = \|F(X_1) - Y\|_{\mathbb{R}^n} = \|Y_1 - Y\|_{\mathbb{R}^n} < \lambda\rho \quad (31)$$

$$(30), (31) \Rightarrow P(X_1) < P(X_2) \quad (32)$$

$$(32) \Rightarrow X_- \in B_\rho(X_1) \quad (33)$$

Теперь хотим ввести функцию

$$f(X) = P^2(X)$$

и получаем, что

$$f(X_-) \leq f(X) \forall X \in \overline{B}_\rho(X_1) \quad (34)$$

$$Y = \begin{pmatrix} Y_1 \\ \vdots \\ Y_n \end{pmatrix} \quad F(X) = \begin{pmatrix} F_1(X) \\ \vdots \\ F_n(X) \end{pmatrix}$$

$f(X) \geq 0$ обозначили координатные функции

$$f(X) = \sum_{k=1}^n (F_k(X) - Y_k)^2 \quad (35)$$

$$(35) \Rightarrow C^1(U) \quad (36)$$

$$(34), (35) \Rightarrow f'_{x_j} = 0, 1 \leq j \leq n \quad (37)$$

(необходимое условие экстремума, согласны ?)

$$(35) \Rightarrow f'_{x_j}(X) = 2 \sum_{k=1}^n (F_k(X) - Y_k) F'_{kx_j}(X) \quad (38)$$

$$f_k = F_k(X_-) - Y_k$$

$$(37), (38) \Rightarrow \sum_{k=1}^n F'_{kx_j}(X_-) l_k = 0, 1 \leq j \leq n \quad (39)$$

$$L = (e_1, \dots, e_n)$$

$$(39) \Rightarrow LDF(X_-) = 0_n^T \quad (40)$$

Будем для краткости записи пользоваться обозначениями из Якобиана

$$\forall X \in U J_F(X) \neq 0 \quad (41)$$

$$\|A^{-1}\| = \frac{1}{4\lambda}$$

Хотим обозначить теперь

$$B = DF(X)$$

$$\beta = \|A - B\| < 2\lambda$$

по теореме из предыдущей лекции 22.09.22

$$\|B^{-1}\| \leq \frac{1}{4\lambda - \beta} < \frac{1}{2\lambda} \quad (42)$$

матрица якоби из (40) обратима, сейчас обратим её

$$(40), (41) \implies (LDF(X_-))(DF(X_-))^{-1} = \mathbb{0}_n^T (DF(X_-))^{-1} = \mathbb{0}_n \\ \implies L = \mathbb{0}_n^T \quad (43)$$

Здесь закончилось доказательство леммы

$G \subset U$, G – открытое $\implies F(G)$ открытое. $\forall Y_1 \in F(G)$, пусть $X_1 \in G, F(X_1) = Y_1$. $\exists \rho > 0$ т.ч. $B_\rho(X_1) \in G$ и $\overline{B_\rho(X_1)} \in U$ по предыдущей лемме получаем соотношение

$$B_{\lambda\rho}(Y_1) \subset F(B_\rho(X_1)) \subset F(G)$$

Отображение F действительно является открытым отображением.

$$V = F(U), V \text{ – открытое }, G \subset U, G \text{ – открытое}$$

хотим рассмотреть отображение

$$\Phi = F^{-1}; V \rightarrow U$$

посмотрим на прообразы открытых множеств V . Пусть $\Omega \in V$ – открытое.

$$\Phi^{-1}(\Omega) = F^{-1}(\Omega) \text{ – открытое}$$

Применяем топологическое определение непрерывности

$$\implies \Phi \text{ непрерывна на } V$$

■

Мы выяснили что F биективно, V – открыто, а обратное отображение непрерывно на V . Теперь надо проверять что Φ такой же гладкости как и ...