

# 多元函数微分学

## §1. 偏导数与全微分

**方向导数**  $\vec{e} = (\cos\alpha, \sin\alpha)$  则  $\frac{\partial f}{\partial \vec{e}} = \lim_{t \rightarrow 0} \frac{f(x+t\cos\alpha, y+t\sin\alpha) - f(x, y)}{t}$  称为  $f$  在点  $(x, y)$  沿  $\vec{e}$  的方向导数

**偏导数**  $\frac{\partial f}{\partial x}$  即  $\vec{e} = (1, 0)$   $\frac{\partial f}{\partial y}$  即  $\vec{e} = (0, 1)$

**全微分** 若  $\exists A, B \in \mathbb{R}$  使  $\sqrt{(\Delta x)^2 + (\Delta y)^2} \rightarrow 0$  时,  $f(x+\Delta x, y+\Delta y) - f(x, y) = A\Delta x + B\Delta y + o(\sqrt{(\Delta x)^2 + (\Delta y)^2})$  成立, 则称可微

且  $df(x_0, y_0) = A\Delta x + B\Delta y$  称为  $f$  在点  $(x_0, y_0)$  的全微分  $\sqrt{h^2+k^2}$  也可写作  $\alpha h + \beta k$ , 其中  $\lim \alpha = \lim \beta = 0$

**定理1** 某点  $(x_0, y_0)$  可微  $\Rightarrow (x_0, y_0)$  连续

pf:  $\lim f(x, y) - f(x_0, y_0) = \lim A(x-x_0) + B(y-y_0) + o(\sqrt{(x-x_0)^2 + (y-y_0)^2}) = 0$   $\square$

**定理2** 可微  $\Rightarrow (x_0, y_0)$  方向导数存在

pf: 表达式中含  $\Delta x = t\cos\theta, \Delta y = t\sin\theta$  则  $\frac{\partial f}{\partial \vec{e}} = \lim (A\cos\theta + B\sin\theta + o(1)) = A\cos\theta + B\sin\theta = \frac{\partial f}{\partial x}\cos\theta + \frac{\partial f}{\partial y}\sin\theta$   $\square$

**推论:**  $\frac{\partial f}{\partial(\cos\theta, \sin\theta)} = \frac{\partial f}{\partial x}\cos\theta + \frac{\partial f}{\partial y}\sin\theta$ , 若可微

**定理3:** 若  $U(x_0, y_0)$  各偏导数存在且  $\frac{\partial f}{\partial x}(x, y)$  与  $\frac{\partial f}{\partial y}(x, y)$  在  $(x_0, y_0)$  连续  $\Rightarrow$  可微

pf: 记  $h = x - x_0, k = y - y_0$ ,  $f(x_0+h, y_0+k) - f(x_0, y_0) = f(x_0+h, y_0+k) - f(x_0, y_0+k) + f(x_0, y_0+k) - f(x_0, y_0)$

$\stackrel{\text{拉中}}{=} f'_x(x_0+\theta h, y_0+k)h + f'_y(x_0, y_0+\omega k)k$   $0 < \theta, \omega < 1$

由于  $f'_x$  与  $f'_y$  在  $(x_0, y_0)$  邻域连续, 故  $f'_x(x_0+\theta h, y_0+k) = f'_x(x_0, y_0) + \alpha, \alpha \rightarrow 0$

$f'_y(x_0, y_0+\omega k) = f'_y(x_0, y_0) + \beta, \beta \rightarrow 0$  即  $f(x_0+h, y_0+k) - f(x_0, y_0) = f'_x(x_0, y_0)h + f'_y(x_0, y_0)k + \alpha h + \beta k$

$\Rightarrow f$  在  $(x_0, y_0)$  可微  $\square$

综上所述 各偏导存在且连续  $\Rightarrow$  函数可微  $\begin{matrix} \nearrow \text{函数连续} \\ \searrow \text{各方向导数存在} \end{matrix}$

**m元函数情形** 全微分:  $\frac{\partial f}{\partial \vec{e}}(x_0) = \sum_{i=1}^m A_i e^i$ , 其中  $\vec{e} = (e^1, e^2, \dots, e^m)$   $A_i = \frac{\partial f}{\partial x^i}$

## §2 复合函数的偏导数与全微分

设  $m$  个一元函数  $\varphi^1(t), \dots, \varphi^m(t)$  在  $t_0$  处可导,  $\varphi^1(t_0) = x_0^1, \dots, \varphi^m(t_0) = x_0^m, F(t) = f(\varphi^1(t), \dots, \varphi^m(t))$

$F(t) - F(t_0) = f(\varphi^1(t), \dots, \varphi^m(t)) - f(\varphi^1(t_0), \dots, \varphi^m(t_0)) = \sum_{i=1}^m \frac{\partial f}{\partial x^i}(x_0) (\varphi^i(t) - \varphi^i(t_0)) + o(\sqrt{\sum_{i=1}^m (\varphi^i(t) - \varphi^i(t_0))^2})$

又  $\varphi^i(t) - \varphi^i(t_0) = \frac{d\varphi^i}{dt}(t_0)(t-t_0) + o(t-t_0), i=1, 2, \dots, m$ , 即得  $F(t) - F(t_0) = \sum_{i=1}^m \frac{\partial f}{\partial x^i}(x_0) \frac{d\varphi^i}{dt}(t_0)(t-t_0) + o(\|dx\|)$

这就证明了  $F'(t_0) = \sum_{i=1}^m \frac{\partial f}{\partial x^i}(x_0) \frac{\partial \varphi^i}{\partial t}(t_0)$ , 写作  $\frac{\partial F}{\partial t} = \sum_{i=1}^m \frac{\partial f}{\partial x^i} \frac{\partial x^i}{\partial t}$ , 当  $t_0 = (t_0^1, t_0^2, \dots, t_0^k)$  时, 偏导  $\frac{\partial F}{\partial t^j} = \sum_{i=1}^m \frac{\partial f}{\partial x^i} \frac{\partial x^i}{\partial t^j}$

**微分表示的不变性** 无论  $x = (x^1, x^2, \dots, x^m)$  是自变元, 还是依赖于别变元  $t = (t^1, \dots, t^k)$  的函数,  $f(x) = f(x^1, \dots, x^m)$  全微分表示不变.

pf:  $df(x) = df(x^1, x^2, \dots, x^m) = \sum_{j=1}^k \frac{\partial}{\partial t^j} f(x^1, \dots, x^m) dt^j = \sum_{j=1}^k \sum_{i=1}^m \frac{\partial f}{\partial x^i} \frac{\partial x^i}{\partial t^j} dt^j = \sum_{i=1}^m \frac{\partial f}{\partial x^i} \sum_{j=1}^k \frac{\partial x^i}{\partial t^j} dt^j = \sum_{i=1}^m \frac{\partial f}{\partial x^i} d(x^i)$   
 $= \sum_{i=1}^m \frac{\partial f}{\partial x^i} dx^i$   $\square$

**定理:** 设  $u, v$  可微,  $\lambda \in \mathbb{R}$ , 则  $du + dv = d(u+v), d(\lambda u) = \lambda du, duv = (du)v + (dv)u, d\frac{u}{v} = \frac{du \cdot v - dv \cdot u}{v^2} (v \neq 0)$

## §3. 高阶偏导数

规定  $\frac{\partial}{\partial x^i} (\frac{\partial f}{\partial x^j}) = \frac{\partial^2 f}{\partial x^i \partial x^j} \triangleq f''_{x^i x^j}(x)$  或  $f_{x^i x^j}$

**定理1** 若  $f(x, y)$  两个二阶偏导数  $f_{xy}(x, y)$  和  $f_{yx}(x, y)$  邻近存在且在  $(x_0, y_0)$  连续, 则  $f_{xy}(x_0, y_0) = f_{yx}(x_0, y_0)$

pf: 考虑  $\varphi(x) = f(x, y_0+k) - f(x, y_0)$  与  $\psi(y) = f(x_0+h, y) - f(x_0, y)$ , 由拉格朗日中值定理,  $\exists 0 < \theta_1, \theta_2, \theta_3, \theta_4 < 1$



$$\varphi(x_0+h) - \varphi(x_0) = \varphi'(x_0+\theta_1 h)h = [f_x(x_0+\theta_1 h, y_0+k) - f_x(x_0+\theta_1 h, y_0)]h = f_{xy}(x_0+\theta_1 h, y_0+\theta_2 k)hk$$

$$\psi(y_0+k) - \psi(y_0) = \psi'(y_0+\theta_2 k)k = [f_y(x_0+h, y_0+\theta_2 k) - f_y(x_0, y_0+\theta_2 k)]k = f_{yx}(x_0+\theta_1 h, y_0+\theta_2 k)hk$$

容易验证  $\varphi(x_0+h) - \varphi(x_0) = \psi(y_0+k) - \psi(y_0)$ , 再让  $(h, k) \rightarrow (0, 0)$  取极限, 利用  $f_{xy}$  与  $f_{yx}$  连续性即得  $f_{xy}(x_0, y_0) = f_{yx}(x_0, y_0)$   $\square$

**定义:** 设  $\Omega$  是  $\mathbb{R}^m$  中的开集, 我们约定  $C^r$  表示在  $\Omega$  上  $r$  阶连续可微的函数组成的集合,  $C^0$  表示连续函数构成集合 ( $r=1$ )

**定理2:**  $\Omega$  是  $\mathbb{R}^m$  中的开集,  $f \in C^r(\Omega)$ , 则函数  $f$  的  $k$  阶 ( $2 \leq k \leq r$ ) 混合偏导数与求导顺序无关  $\square$

**例1**  $u = f(x(\xi, \eta), y(\xi, \eta))$ , 求  $\frac{\partial^2 u}{\partial \xi \partial \eta}$

$$\begin{aligned} \text{解: } \frac{\partial^2 u}{\partial \xi \partial \eta} &= \frac{\partial}{\partial \xi} \left( \frac{\partial u}{\partial \eta} \right) = \frac{\partial}{\partial \xi} \left( \frac{\partial f}{\partial x} \frac{\partial x}{\partial \eta} + \frac{\partial f}{\partial y} \frac{\partial y}{\partial \eta} \right) = \frac{\partial}{\partial \xi} \left( \frac{\partial f}{\partial x} \frac{\partial x}{\partial \eta} \right) + \frac{\partial}{\partial \xi} \left( \frac{\partial f}{\partial y} \frac{\partial y}{\partial \eta} \right) = \frac{\partial}{\partial \xi} \left( \frac{\partial f}{\partial x} \right) \frac{\partial x}{\partial \eta} + \frac{\partial^2 x}{\partial \xi \partial \eta} \frac{\partial f}{\partial x} + \frac{\partial}{\partial \xi} \left( \frac{\partial f}{\partial y} \right) \frac{\partial y}{\partial \eta} + \frac{\partial^2 y}{\partial \xi \partial \eta} \frac{\partial f}{\partial y} \\ &= \left( \frac{\partial}{\partial x} \left( \frac{\partial f}{\partial x} \right) \frac{\partial x}{\partial \xi} + \frac{\partial}{\partial y} \left( \frac{\partial f}{\partial x} \right) \frac{\partial y}{\partial \xi} \right) \frac{\partial x}{\partial \eta} + \frac{\partial^2 x}{\partial \xi \partial \eta} \frac{\partial f}{\partial x} + \left( \frac{\partial}{\partial x} \left( \frac{\partial f}{\partial y} \right) \frac{\partial x}{\partial \xi} + \frac{\partial}{\partial y} \left( \frac{\partial f}{\partial y} \right) \frac{\partial y}{\partial \xi} \right) \frac{\partial y}{\partial \eta} + \frac{\partial^2 y}{\partial \xi \partial \eta} \frac{\partial f}{\partial y} \\ &= \frac{\partial^2 f}{\partial x^2} \frac{\partial x}{\partial \xi} \frac{\partial x}{\partial \eta} + \frac{\partial^2 f}{\partial y^2} \frac{\partial y}{\partial \xi} \frac{\partial y}{\partial \eta} + \frac{\partial^2 f}{\partial x \partial y} \left( \frac{\partial y}{\partial \xi} \frac{\partial x}{\partial \eta} + \frac{\partial x}{\partial \xi} \frac{\partial y}{\partial \eta} \right) + \frac{\partial^2 x}{\partial \xi \partial \eta} \frac{\partial f}{\partial x} + \frac{\partial^2 y}{\partial \xi \partial \eta} \frac{\partial f}{\partial y} \quad \square \end{aligned}$$

## § 4. 有限增量公式与泰勒公式

**定理1:** 设  $D$  是  $\mathbb{R}^m$  一个开集,  $a = (a_1, \dots, a_m)$  与  $a+h = (a_1+h_1, \dots, a_m+h_m)$  是  $\bar{D}$  中两点, 且联结该两点的开线段  $(a, a+h) \subset D$

若  $f$  在  $\bar{D}$  连续,  $D$  可微, 则  $\exists 0 < \theta < 1$ ,  $f(a+h) = f(a) + \sum_{i=1}^m \frac{\partial f}{\partial x_i}(a+\theta h)h_i$

pf: 考察函数  $\varphi(t) = f(a+th)$ ,  $\varphi'(t) = \sum_{i=1}^m \frac{\partial f}{\partial x_i} \frac{\partial x_i}{\partial t} = \sum_{i=1}^m \frac{\partial f}{\partial x_i}(a+th)h_i$ , 注意到  $\varphi(t)$  在  $[0, 1]$  连续,  $(0, 1)$  可微

故由一元函数有限增量公式,  $\exists 0 < \theta < 1$ ,  $\varphi(1) = \varphi(0) + \varphi'(\theta)(1-0)$  从而  $f(a+h) = f(a) + \sum_{i=1}^m \frac{\partial f}{\partial x_i}(a+\theta h)h_i$   $\square$

**定理2:** 设  $a, a+h$  是  $\mathbb{R}^m$  中两点,  $D$  是包含  $[a, a+h]$  的一个开集, 若  $f(x) = f(x_1, x_2, \dots, x_m)$  在  $D$  连续可微,

则  $f(a+h) = f(a) + \sum_{i=1}^m \left( \int_0^1 \frac{\partial f}{\partial x_i}(a+th)dt \right) h_i$  (多元函数的有限增量公式)

pf:  $\varphi$  同上, 由牛顿-莱布尼茨,  $\varphi(1) = \varphi(0) + \int_0^1 \varphi'(t)dt$ , 又  $\varphi'(t) = \sum_{i=1}^m \frac{\partial f}{\partial x_i}(a+th)h_i$   $\square$

**定理3:** 设  $f$  在开区域  $\Omega \subset \mathbb{R}^m$  可微, 若  $\frac{\partial f}{\partial x_1}(x) = \dots = \frac{\partial f}{\partial x_m}(x) = 0$ ,  $\forall x \in \Omega$ , 则  $f$  在  $\Omega$  上恒常

pf: 先证  $\Omega$  是开球情形. 由定理2易证, 再由连通性,  $\exists \gamma: [0, 1] \rightarrow \Omega$ ,  $\gamma(0) = a$ ,  $\gamma(1) = b$ , 且  $\gamma$  连续. 记  $\alpha = \sup\{t \in [0, 1], f(\gamma(t)) = f(a)\}$

由  $f$  的连续性  $\Rightarrow f(\gamma(\alpha)) = f(a)$ , 若  $\alpha < 1$ , 由连续性与开集,  $\exists U(\alpha, \delta) \subset \Omega$ , 利用定理2找到更大  $\alpha$ , 矛盾! 故  $\alpha = 1$ , 即  $f(a) = f(b)$   $\square$

**定理4:** 设  $D$  是  $\mathbb{R}^m$  中开集, 若  $f \in C^{n+1}(D)$ ,  $[a, a+h] \subset D$ , 则  $f(a+h) = T_n + R_{n+1}$ ,  $T_n = \sum_{p=0}^n \frac{1}{p!} \left( h_1 \frac{\partial}{\partial x_1} + \dots + h_m \frac{\partial}{\partial x_m} \right)^p f(a)$

余项  $R_{n+1}$  可以为拉格朗日形式:  $\frac{1}{(n+1)!} \left( h_1 \frac{\partial}{\partial x_1} + \dots + h_m \frac{\partial}{\partial x_m} \right)^{n+1} f(a+\theta h)$  ( $0 < \theta < 1$ ) 或积分形式  $\frac{1}{n!} \int_0^1 (1-t)^n \left( h_1 \frac{\partial}{\partial x_1} + \dots + h_m \frac{\partial}{\partial x_m} \right)^{n+1} f(a+th) dt$

或 peano 形式:  $o(\|h\|^{n+1})$  (Taylor 公式)

pf: 利用  $\varphi(t) = f(a+th)$ , 对  $\varphi(t)$  用一元函数情形. 注意到  $\varphi^{(k)}(t) = \left( h_1 \frac{\partial}{\partial x_1} + \dots + h_m \frac{\partial}{\partial x_m} \right)^k f(a+th)$   $\square$

## § 5. 隐函数定理

**隐函数:**  $D \subset \mathbb{R}$ ,  $E \subset \mathbb{R}$ ,  $F(x, y)$  定义在  $D \times E$  上, 若  $\forall x \in D$ ,  $\exists$  唯一  $y \in E$  使  $F(x, y) = 0$ , 则我们称  $F(x, y) = 0$  确定了由  $D$  到  $E$  的一个隐函数

**定理1:** 设  $F(x, y)$  在包含  $(x_0, y_0)$  的一个开集  $\Omega$  上连续可微, 并满足条件  $F(x_0, y_0) = 0$ ,  $\frac{\partial F}{\partial y}(x_0, y_0) \neq 0$ , 则存在以  $(x_0, y_0)$  为中心的开区块

$D \times E \subset \Omega$ ,  $D = (x_0 - \delta, x_0 + \delta)$ ,  $E = (y_0 - \eta, y_0 + \eta)$  使得: (1)  $\forall x \in D$ , 恰存在唯一  $y \in E$  满足  $F(x, y) = 0$

(2)  $y = f(x)$  在  $D$  连续可微,  $\frac{dy}{dx} = - \frac{\frac{\partial F}{\partial x}(x, y)}{\frac{\partial F}{\partial y}(x, y)}$  特殊的隐函数定理

pf: 不妨  $\frac{\partial F}{\partial y}(x_0, y_0) > 0$ . 则由  $\frac{\partial F}{\partial y}(x, y)$  连续性, 存在  $(x_0, y_0)$  附近区间  $[x_0 - \gamma, x_0 + \gamma] \times [y_0 - \eta, y_0 + \eta] \subset \Omega$ , 使  $\frac{\partial F}{\partial y}(x, y)$  在上面恒  $> 0$ .

考虑  $\psi(y) = F(x_0, y)$ ,  $\frac{d\psi}{dy} = \frac{\partial F}{\partial y} > 0 \Rightarrow$  关于  $y$  单增  $\Rightarrow F(x_0, y_0 - \eta) < 0 < F(x_0, y_0 + \eta)$ , 再考察  $x$  的函数  $F(x, y_0 - \eta)$  与

$F(x, y_0 + \eta)$ , 由连续性  $\Rightarrow \exists \delta > 0$ ,  $\forall x \in (x_0 - \delta, x_0 + \delta)$ ,  $F(x, y_0 - \eta) < 0 < F(x, y_0 + \eta)$ , 下验证  $D = (x_0 - \delta, x_0 + \delta)$  与  $E = (y_0 - \eta, y_0 + \eta)$

为所求



① 唯一性:  $\forall x_1 \in D$ , 考虑  $F(x_1, y) = \varphi(y)$ ,  $\varphi(y_0 - \eta) < 0 < \varphi(y_0 + \eta)$  且  $\varphi(y) \nearrow$ , 故  $\exists$  唯一  $y_1$ ,  $F(x_1, y_1) = 0$  零存 + 单调卡出唯一零点

② 连续性:  $\forall x_1 \in D$ ,  $y_1 = f(x_1)$ , 任取  $\varepsilon > 0$ , 使  $(y_1 - \varepsilon, y_1 + \varepsilon) \subset (y_0 - \eta, y_0 + \eta)$ , 类似可得  $F(x_1, y_1 - \varepsilon) < 0 < F(x_1, y_1 + \varepsilon)$ . 又由  $F(x, y_1 \pm \varepsilon)$

连续性, 存在  $\delta > 0$ ,  $\forall x \in (x_1 - \delta, x_1 + \delta)$ , 上式依旧成立, 则  $f(U(x_1, \delta)) \subset (y_1 - \varepsilon, y_1 + \varepsilon) \Rightarrow f$  连续 卡大小, 证连续

③ 可微性: 考虑差商  $\frac{f(x+h) - f(x)}{h}$ , 令  $k = f(x+h) - f(x)$ ,  $y = f(x)$ , 由二元函数有限增量公式,  $0 = F(x+h, y+k) - F(x, y)$  增量公式刚推  
 $= \frac{\partial F}{\partial x}(x+\theta h, y+\theta k)h + \frac{\partial F}{\partial y}(x+\theta h, y+\theta k)k \Rightarrow \frac{k}{h} = - \frac{\frac{\partial F}{\partial x}(x+\theta h, y+\theta k)}{\frac{\partial F}{\partial y}(x+\theta h, y+\theta k)}$ , 取  $h \rightarrow 0$ , 则  $f'(x) = - \frac{\frac{\partial F}{\partial x}}{\frac{\partial F}{\partial y}}(x, y)$  微分表达式  $\square$

**推论:** 若  $F(x, y)$  在开集  $\Omega$  上是  $r$  阶连续可微的, 则  $y = f(x)$  在  $\Omega$  上也是  $r$  阶连续可微的 在证  $C^r$  微分同胚推论时用到

**注记:** 1. 二元可平行推广至  $m$  元情形:  $F(x^1, \dots, x^m, y) = 0$  且  $\frac{\partial F}{\partial y}(x^1, \dots, x^m, y) \neq 0$ ,  $\frac{\partial y}{\partial x^i} = - \frac{\frac{\partial F}{\partial x^i}}{\frac{\partial F}{\partial y}}(x^1, \dots, x^m, y)$

2. 已知  $f$  可微后,  $F(x, f(x)) = 0$ , 记  $\varphi(x) = F(x, f(x)) = F(x, y)$ , 则  $0 = \frac{d\varphi}{dx} = \frac{\partial F}{\partial x} \frac{dx}{dx} + \frac{\partial F}{\partial y} \frac{dy}{dx} = \frac{\partial F}{\partial x} + f'(x) \frac{\partial F}{\partial y}$ . 即证.

**雅可比矩阵**  $\tilde{F}: (x, y^1, \dots, y^p) \rightarrow \mathbb{R}$ , 给定方程组  $F^i(x, y^1, \dots, y^p) = 0$ ,  $i=1, 2, \dots, p$ ,  $F^i$  在开集  $\Omega$  上连续可微

称  $\begin{bmatrix} \frac{\partial F^1}{\partial y^1} & \dots & \frac{\partial F^1}{\partial y^p} \\ \vdots & & \vdots \\ \frac{\partial F^p}{\partial y^1} & \dots & \frac{\partial F^p}{\partial y^p} \end{bmatrix}$  为函数  $F^1, \dots, F^p$  对变元  $y^1, \dots, y^p$  的雅可比矩阵, 其  $\det$  记为  $\frac{\partial(F^1, \dots, F^p)}{\partial(y^1, \dots, y^p)}$

**定理 2:** 设  $F^1(x, y^1, \dots, y^p), \dots, F^p(x, y^1, \dots, y^p)$  在包含  $(x_0, y_0^1, \dots, y_0^p)$  的一个开集上连续可微并满足条件

(1)  $F^i(x_0, y_0^1, \dots, y_0^p) = 0$ , ( $i=1, 2, \dots, p$ ) (2)  $\frac{\partial(F^1, \dots, F^p)}{\partial(y^1, \dots, y^p)}(x_0, y_0^1, \dots, y_0^p) \neq 0$

则存在以  $(x_0, y_0^1, \dots, y_0^p)$  为中心的邻域  $D \times (E^1 \times \dots \times E^p) \subset \Omega$  使得

(1)  $\forall x \in D$ , 恰存在一组  $(y^1, y^2, \dots, y^p) \in E^1 \times \dots \times E^p$  使  $F^i(x, y^1, \dots, y^p) = 0$ ,  $i=1, 2, \dots, p$

(2) 考虑该方程组确定的由  $D$  到  $E^1 \times \dots \times E^p$  的函数  $y^i = f^i(x)$ ,  $i=1, \dots, p$ , 则  $f^i(x)$  连续可微

它们的导数可通过解线性方程组求得:  $\frac{\partial F^i}{\partial x} + \sum_{j=1}^p \frac{\partial F^i}{\partial y^j} \frac{df^j(x)}{dx} = 0$ ,  $i=1, 2, \dots, p$ .

pf: 推广即可. 注意到  $\frac{\partial(F^1, \dots, F^p)}{\partial(y^1, \dots, y^p)}(x_0, y_0^1, \dots, y_0^p) \neq 0 \Rightarrow (x_0, y_0^1, \dots, y_0^p)$  附近  $\frac{\partial(F^1, \dots, F^p)}{\partial(y^1, \dots, y^p)} \neq 0 \Rightarrow$  微分方程组系数矩阵满秩  $\Rightarrow$  可解.  $\square$

## §6. 线性映射

**矩阵的范数** 定义  $L(\mathbb{R}^m, \mathbb{R}^p)$  表示全体  $p \times m$  矩阵构成的集合.  $L = \bigcup_{m, p \in \mathbb{N}} L(\mathbb{R}^m, \mathbb{R}^p)$  为全体矩阵的集合

考虑实值函数  $N: L \rightarrow \mathbb{R}$ , 称为线性映射的范数 (或矩阵的范数), 如果 (i)  $\forall A \in L$ ,  $N(A) \geq 0$  且  $N(A) = 0$  蕴含  $A = 0$

(ii)  $\forall A \in L, \lambda \in \mathbb{R}, N(\lambda A) = |\lambda| N(A)$  (iii)  $\forall A, B \in L$ ,  $A, B$  可加,  $N(A+B) \leq N(A) + N(B)$

(iv)  $\forall A, B \in L$ ,  $A, B$  可乘,  $N(AB) \leq N(A)N(B)$

**例子** 对  $A = \{a_{ij}\}_{i=1, \dots, p; j=1, \dots, m}$ ,  $|A| = \max_{1 \leq j \leq p} \sum_{i=1}^m |a_{ij}|$ , 即取各行元素绝对值之和最大值,  $\|A\| = \sqrt{\sum_{i=1}^m \sum_{j=1}^p a_{ij}^2}$

设  $x \in \mathbb{R}^m$ ,  $A \in L(\mathbb{R}^m, \mathbb{R}^p)$ , 则  $|Ax| \leq |A| |x|$ ,  $\|Ax\| \leq \|A\| \|x\|$

## §7. 向量值函数的微分

**微分** 设  $G$  是  $\mathbb{R}^m$  的一个开集,  $f: G \rightarrow \mathbb{R}^p$  是一个向量值函数,  $x_0 \in G$ , 若存在一个线性映射  $A \in L(\mathbb{R}^m, \mathbb{R}^p)$  使  $\lim_{h \rightarrow 0} \frac{|f(x_0+h) - f(x_0) - Ah|}{|h|} = 0$

那么我们说向量值函数  $f$  在点  $x_0$  处可微分 若将 1.1 范数替为  $\|\cdot\|$  或其它范数均可, 因为不同范数在  $\mathbb{R}^n$  上等价

**唯一性:**  $\forall \varepsilon > 0$ ,  $|B-A|h| = \frac{1}{2} |(B-A)(h)| \leq |h| \left( \frac{|f(x_0+\varepsilon h) - f(x_0) - A(\varepsilon h)|}{|\varepsilon h|} + \frac{|f(x_0+\varepsilon h) - f(x_0) - B(\varepsilon h)|}{|\varepsilon h|} \right)$ , 令  $\varepsilon \rightarrow 0 \Rightarrow (B-A)h = 0, \forall h \Rightarrow B = A$

从而我们将唯一满足条件的线性映射  $A$  叫作向量值函数  $f$  在点  $x_0$  的微分, 记为  $Df(x_0) = A$

**定理 1:**  $G$  是  $\mathbb{R}^m$  中一个开集,  $f: G \rightarrow \mathbb{R}^p$  是一个映射,  $x_0 \in G$ , 若  $f$  在点  $x_0$  可微则存在点  $x_0$  的邻域  $U$  和正实数  $\gamma$ , 使

$|f(x) - f(x_0)| \leq \gamma |x - x_0|$ ,  $\forall x \in U$ , 由此得  $f$  在  $x_0$  可微  $\Rightarrow f$  在  $x_0$  连续.



$$pf: |f(x) - f(x_0)| \leq |f(x) - f(x_0) - A(x - x_0)| + |A(x - x_0)| \leq \varepsilon |x - x_0| + |A| |x - x_0| = (\varepsilon + |A|) |x - x_0| \quad \square$$

**定理2:**  $G$  是  $\mathbb{R}^m$  中一个开集,  $f: G \rightarrow \mathbb{R}^p$  与  $g: G \rightarrow \mathbb{R}^q$ ,  $\lambda \in \mathbb{R}$ ,  $f$  与  $g$  在  $x_0$  处均可微, 则  $f+g$  可微,  $\lambda f$  可微.

$$\text{且 } D(f+g)(x_0) = Df(x_0) + Dg(x_0), D(\lambda f)(x_0) = \lambda Df(x_0) \quad \square \text{ (微分的线性)}$$

**定理3:** 设  $G$  是  $\mathbb{R}^m$  的开集,  $H$  是  $\mathbb{R}^p$  开集,  $f: G \rightarrow \mathbb{R}^p$ ,  $g: H \rightarrow \mathbb{R}^q$ ,  $f(G) \subset H$ . 若  $f$  在点  $x_0$  可微,  $g$  在点  $f(x_0) \in H$  可微

$$\text{则 } g \circ f: G \rightarrow \mathbb{R}^q \text{ 在 } x_0 \text{ 可微, 且 } D(g \circ f)(x_0) = Dg(f(x_0)) Df(x_0) \quad \square \text{ (链式法则)}$$

**定理4:** 向量值函数  $f(x) = (f_1(x), \dots, f_p(x))$  在点  $x_0$  可微的充要条件是: 它的每一个分量  $f_i(x)$  都在点  $x_0$  处可微, 当这条件满足时

$$\text{便有 } Df(x_0) = \begin{bmatrix} \frac{\partial f_1}{\partial x_1} & \dots & \frac{\partial f_1}{\partial x_p} \\ \vdots & & \vdots \\ \frac{\partial f_p}{\partial x_1} & \dots & \frac{\partial f_p}{\partial x_p} \end{bmatrix} \quad \square \text{ (Jacobi 矩阵的显式表示)}$$

**定理5** 设  $G$  是  $\mathbb{R}^m$  中的开集,  $f: G \rightarrow \mathbb{R}^p$  是在  $G$  上可微的向量值函数. 又设  $a, b$  是  $G$  中 2 个点, 满足  $[a, b] \subset G$ , 则存在  $c \in (a, b)$

$$\text{使 } |f(b) - f(a)| \leq |Df(c)| |b - a| \text{ (有限增量估计)}$$

pf: 考虑向量值函数  $f(x)$  的各个分量  $f_1(x), \dots, f_p(x)$ , 不妨设  $|f(b) - f(a)| = \max_{1 \leq i \leq p} |f_i(b) - f_i(a)| = |f(a) - f(b)|$

对  $f_k(x)$  用有限增量定理, 存在  $c \in (a, b)$ , 使  $f_k(b) - f_k(a) = \sum_{i=1}^m \frac{\partial f_k}{\partial x_i}(c) (b_i - a_i)$ , 于是  $|f_k(b) - f_k(a)| \leq$

$$\sum_{i=1}^m \left| \frac{\partial f_k}{\partial x_i}(c) \right| |b_i - a_i| \leq \sum_{i=1}^m \left| \frac{\partial f_k}{\partial x_i}(c) \right| \cdot \max_{1 \leq i \leq m} \{ |b_i - a_i| \} \leq \max_{1 \leq i \leq p} \left\{ \sum_{i=1}^m \left| \frac{\partial f_i}{\partial x_i}(c) \right| \right\} |b - a| = |Df(c)| |b - a| \quad \square$$

note: 将  $|\cdot|$  换为  $\|\cdot\|$  后也成立: 考虑函数  $g(x) = \sum_{j=1}^p (f_j(b) - f_j(a)) f_j(x)$ , 由  $g(b) - g(a) = \sum_{i=1}^m \frac{\partial g}{\partial x_i}(c) (b_i - a_i)$ ,  $c \in (a, b)$

$$\text{即 } \sum_{j=1}^p (f_j(b) - f_j(a))^2 = \sum_{j=1}^p (f_j(b) - f_j(a)) \cdot \sum_{i=1}^m \frac{\partial f_j}{\partial x_i}(c) (b_i - a_i) \stackrel{\text{Cauchy}}{\leq} \sqrt{\sum_{j=1}^p (f_j(b) - f_j(a))^2} \cdot \sqrt{\sum_{i=1}^m \left( \sum_{j=1}^p \frac{\partial f_j}{\partial x_i}(c) (b_i - a_i) \right)^2}$$

$$\stackrel{\text{Cauchy}}{\leq} \|f(b) - f(a)\| \cdot \sqrt{\sum_{i=1}^m \left( \sum_{j=1}^p \left( \frac{\partial f_j}{\partial x_i}(c) \right)^2 \right) \sum_{i=1}^m (b_i - a_i)^2} = \|f(b) - f(a)\| \cdot \|Df(c)\| \cdot \|b - a\| \quad \text{整理即证} \quad \square$$

**定理6:** 设  $\Omega$  是  $\mathbb{R}^{m+p} = \mathbb{R}^m \times \mathbb{R}^p$  中的一个开集,  $F: \Omega \rightarrow \mathbb{R}^p$  是一个映射,  $(x_0, y_0) \in \Omega$ . 若  $F(x, y)$  在点  $(x_0, y_0)$  (作为依赖  $m+p$  个变元的向量值函数)

是可微分的, 那么它在这点, 对变元  $x$  和  $y$  的偏微分均存在, 并且

$$D_x F(x_0, y_0) h = DF(x_0, y_0) (h, 0), \quad \forall h \in \mathbb{R}^m, \quad D_y F(x_0, y_0) k = DF(x_0, y_0) (0, k), \quad \forall k \in \mathbb{R}^p$$

pf: 定义  $A_1$  与  $A_2$ :  $A_1 h = A(h, 0)$ ,  $\forall h \in \mathbb{R}^m$ ;  $A_2 k = A(0, k)$ ,  $\forall k \in \mathbb{R}^p$ , 易验证  $A_1 = D_x F$ ,  $A_2 = D_y F$ .  $\square$

$$\text{注: } DF(x_0, y_0) = \begin{bmatrix} \frac{\partial}{\partial x} \text{ 部分} & \frac{\partial}{\partial y} \text{ 部分} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} D_x F(x_0, y_0) & D_y F(x_0, y_0) \end{bmatrix} \text{ (分块矩阵)}$$

## § 8. 逆映射定理

**微分同胚** 设  $G, H$  是  $\mathbb{R}^m$  中的两个开集,  $\varphi: G \rightarrow H$  是双射, 且  $\varphi$  与  $\varphi^{-1}$  均为  $C^r$  映射, 那么称  $\varphi$  是由  $G$  到  $H$  的一个  $C^r$  同胚

**局部微分同胚** 设  $\Omega$  是  $\mathbb{R}^m$  一个开集,  $f: \Omega \rightarrow \mathbb{R}^m$  是一个  $C^r$  映射,  $a \in \Omega$ , 若存在包含点  $a$  的开集  $U$  和包含点  $b = f(a)$  的开集  $V$

使  $f$  限制在  $U$  上是  $U$  到  $V$  的一个  $C^r$  同胚, 那么我们就说  $f$  在  $a$  点是局部  $C^r$  同胚.

**逆映射定理** 设  $\Omega$  是  $\mathbb{R}^m$  中的一个开集,  $f: \Omega \rightarrow \mathbb{R}^m$  是一个连续可微映射,  $a \in \Omega$ , 如果  $\det Df(a) \neq 0$ , 则  $f$  在  $a$  点是局部微分同胚.

pf: 考虑  $F: \Omega \times \mathbb{R}^m \rightarrow \mathbb{R}^m$ ,  $F(x, y) = f(x) - y$ ,  $\forall (x, y) \in \Omega \times \mathbb{R}^m$  则显  $F$  连续可微且  $F(a, b) = f(a) - b = 0$   $\det D_x F(a, b) = \det Df(a) \neq 0$

对  $F(x, y) = 0$  应用一般隐函数定理, 则  $\exists$  以  $a$  为中心的开方块  $W \subset \Omega$  与以点  $b$  为中心的开方块  $V \subset \mathbb{R}^m$  使 (1)  $\forall y \in V$ ,  $\exists$  唯一  $x \in W$

满足  $F(x, y) = f(x) - y = 0$  因而方程  $f(x) - y = 0$  定义  $\exists V \rightarrow W: x = g(y)$  (2)  $V \rightarrow W \subset \mathbb{R}^m$  连续可微, 且  $Dg(y) = -(D_x F)^{-1} D_y F$

$= (Df(x))^{-1}$ . 考虑  $U = \{x \in W \mid f(x) \in V\}$ , 因为  $W$  与  $V$  均为开集,  $f$  是连续映射, 所以  $\forall x_0 \in U$ ,  $\exists \delta > 0$  使  $U(x_0, \delta) \subset W$

且  $f(U(x_0, \delta)) \subset U(f(x_0), \varepsilon) \subset V \Rightarrow U(x_0, \delta) \subset U \Rightarrow U$  为开集. 故  $f$  在  $a$  点为局部微分同胚.  $\square$

**推论** 将定理1中的连续可微替为  $C^r$  连续可微, 可推出  $f$  是  $C^r$  微分同胚

**定理2** 设  $\Omega$  是  $\mathbb{R}^m$  中的开集,  $f: \Omega \rightarrow \mathbb{R}^m$  是一个连续可微映射, 若  $\det Df(x) \neq 0$ ,  $\forall x \in \Omega$



则  $f$  把  $\Omega$  的任何开子集仍映为  $\mathbb{R}^m$  的开集

$Pf$ :  $\forall H \subset \Omega, H$  为开集. 由逆映射定理  $\forall a \in H, \exists a$  的邻域  $U$ , 使  $f$  在  $a$  为局部微分同胚, 且  $f(U) = V$  为开集.

而  $b \in V$ , 故  $f(H)$  中任元素均为  $f(H)$  内点  $\Rightarrow f(H)$  为开集.  $\square$

**定理 3** 设  $G$  是  $\mathbb{R}^m$  开集,  $f: G \rightarrow \mathbb{R}^n$  是  $r$  阶连续可微的映射 ( $r \geq 1$ ). 如果 (1)  $f$  单 (2)  $\det Df \neq 0$ , 则  $f$  是  $C^r$  微分同胚

$Pf$ : 由 (1) 知  $f$  是  $G \rightarrow f(G)$  的双射, 因此  $\exists f^{-1}: f(G) \rightarrow G$ . 又由逆映射定理及推论, 在每点  $b \in f(G)$  附近,  $f^{-1}$  都是  $r$  阶可微的, 从而我们说  $f^{-1}$  在  $f(G)$  是  $C^r$  的.  $\square$

## § 9. 多元函数的极值

**定理 1** 数值函数  $f(x) = f(x_1, \dots, x_m)$  在点  $a = (a_1, \dots, a_m)$  附近有定义, 若  $f$  在  $a$  处取得极值, 必有  $\frac{\partial f}{\partial x_i}(a) = 0, i=1, 2, \dots, m$ .

$Pf$ : 设  $A_i = \frac{\partial f}{\partial x_i}(a)$ , 则  $f(a+h) - f(a) = \sum_{i=1}^m A_i h_i + o(\|h\|)$ , 取  $h_i = A_i \varepsilon, \varepsilon > 0$  充分小, 则  $f(a+h) - f(a) = (\sum_{i=1}^m A_i^2) \varepsilon + o(\|h\|)$

若  $\sum_{i=1}^m A_i^2 \neq 0$ , 则当  $\varepsilon \rightarrow 0$ ,  $f(a+h) - f(a) = (\sum_{i=1}^m A_i^2) \varepsilon + o(\varepsilon)$  符号由其主部  $\pm (\sum_{i=1}^m A_i^2) \varepsilon$  决定  $\Rightarrow f(a+h) > f(a) > f(a-h)$  矛盾!  $\square$

**临界点** 设  $f$  在  $a$  处可微, 若  $f$  在  $a$  点的任偏导数均为 0, 则称  $a$  为  $f$  的一个临界点.

**引理 2** 设  $\xi \in \mathbb{R}^m, \xi = (\xi_1, \dots, \xi_m)$  且二次型  $Q(\xi) = \sum_{i,j=1}^m c_{ij} \xi_i \xi_j$  是正定的 ( $c_{ij} = c_{ji}$ ), 则  $\exists \alpha > 0, Q(\xi) \geq \alpha \|\xi\|^2, \forall \xi \in \mathbb{R}^m$

$Pf$ : 考虑  $S = \{\xi \in \mathbb{R}^m | \|\xi\| = 1\}$ ,  $S$  是有界闭集, 则  $Q(\xi)$  在  $S$  上取得最小值  $\alpha$ . 又  $Q$  正定, 故  $\alpha > 0$ . 易知  $\alpha$  为所求.  $\square$

**黑塞矩阵** 设函数  $f$  在点  $a = (a_1, a_2, \dots, a_m)$  至少是二阶连续可微的, 我们称  $H_f(a) = \left[ \frac{\partial^2 f}{\partial x_i \partial x_j}(a) \right]_{m \times m} = \begin{bmatrix} \frac{\partial^2 f}{\partial x_1^2} & \frac{\partial^2 f}{\partial x_1 \partial x_2} & \dots & \frac{\partial^2 f}{\partial x_1 \partial x_m} \\ \frac{\partial^2 f}{\partial x_2 \partial x_1} & \frac{\partial^2 f}{\partial x_2^2} & \dots & \frac{\partial^2 f}{\partial x_2 \partial x_m} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \frac{\partial^2 f}{\partial x_m \partial x_1} & \frac{\partial^2 f}{\partial x_m \partial x_2} & \dots & \frac{\partial^2 f}{\partial x_m^2} \end{bmatrix}$  为黑塞 (Hesse) 矩阵

**定理 2** 设  $f(x) = f(x_1, x_2, \dots, x_m)$  在点  $a = (a_1, a_2, \dots, a_m)$  附近至少是  $C^2$ ,  $a$  是  $f$  的一个临界点, 若  $f$  在点  $a$  的黑塞矩阵  $H_f(a)$  是正定(负定)的, 那么  $f$  在点  $a$  处取得严格极小值(极大值)

$Pf$ : 记  $A_{ij} = \frac{\partial^2 f}{\partial x_i \partial x_j}(a), i, j = 1, 2, \dots, m$ , 由引理,  $\exists \alpha > 0$ , 使  $\sum_{i,j=1}^m A_{ij} h_i h_j \geq \alpha \|h\|^2, \forall h \in \mathbb{R}^m$ . 利用带 Peano 余项的 Taylor 公式

展开二项, 我们有  $f(a+h) - f(a) = (-\text{阶项} = 0) + \frac{1}{2} \sum_{i,j=1}^m A_{ij} h_i h_j + o(\|h\|^2) \geq (\frac{1}{2}\alpha + o(1)) \|h\|^2 \geq \frac{1}{4}\alpha \|h\|^2 > 0 \quad (0 < \|h\| < \delta) \quad \square$

类似可证若  $H_f(a)$  负定, 那么  $f$  在点  $a$  处取严格极大值.  $\square$

**注**: 若  $Q(\xi) = \sum_{i,j=1}^m A_{ij} \xi_i \xi_j$  是不定的, 即存在  $\xi', \xi'', Q(\xi') > 0 > Q(\xi'')$ , 则  $f(a+\varepsilon \xi'') - f(a) < 0, f(a+\varepsilon \xi') - f(a) > 0$ , 则  $f$  在  $a$  处不取极值

**定理 3** 考察  $f(x) = f(x_1, \dots, x_{m+p})$ , 变元满足约束  $g_i(x) = g_i(x_1, \dots, x_{m+p}) = 0, i=1, 2, \dots, p$  且  $\text{rank} \begin{bmatrix} \frac{\partial g_1}{\partial x_1} & \dots & \frac{\partial g_p}{\partial x_1} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ \frac{\partial g_1}{\partial x_{m+p}} & \dots & \frac{\partial g_p}{\partial x_{m+p}} \end{bmatrix} = p \quad (f, g_i \in C^1, N$  充分大)

并在  $a = (a_1, \dots, a_{m+p})$  处取得极值, 则存在  $(\lambda_1, \dots, \lambda_p) \in \mathbb{R}^p$  使  $(a, \lambda)$  是  $F(x, \lambda) = f(x) + \sum_{r=1}^p \lambda_r g_r(x)$  的临界点.

换言之,  $a$  与  $\lambda$  满足方程组  $\frac{\partial f}{\partial x_k}(a) + \sum_{r=1}^p \lambda_r \frac{\partial g_r}{\partial x_k}(a) = 0, k=1, 2, \dots, m+p$  与  $g_r(a) = 0, r=1, 2, \dots, p$ . **拉格朗日乘子**

$Pf$ : 由  $\text{rank} = p$ . 故可取到向量的  $p$  个线性无关向量, 不妨取  $\partial x_{m+1}, \dots, \partial x_{m+p}$  到,  $\frac{\partial (g_1, \dots, g_p)}{\partial (x_{m+1}, \dots, x_{m+p})} \neq 0$ , 于是由隐函数

定理, 可解出  $x_{m+i} = \psi_i(x_1, \dots, x_m), i=1, 2, \dots, p$ , 只需求  $\varphi(x_1, \dots, x_m) = f(x_1, \dots, x_m, \psi_1(x_1, \dots, x_m), \dots, \psi_p(x_1, \dots, x_m))$

无条件极值. 因此在  $a = (a_1, \dots, a_m)$  处,  $\frac{\partial \varphi}{\partial x_i} = 0, i=1, \dots, m$  即  $\frac{\partial f}{\partial x_i} + \sum_{j=1}^p \frac{\partial f}{\partial x_{m+j}} \frac{\partial \psi_j}{\partial x_i} = 0, i=1, 2, \dots, m \quad (*)$

下面设法消去  $\frac{\partial \psi_j}{\partial x_i}$ , 为此利用条件, 求偏导:  $\frac{\partial g_r}{\partial x_i} + \sum_{j=1}^p \frac{\partial g_r}{\partial x_{m+j}} \frac{\partial \psi_j}{\partial x_i} = 0, r=1, 2, \dots, p \quad (**)$

将  $(**)$  乘上对应  $\lambda_1, \dots, \lambda_p$ , 加到  $(*)$  上去, 得  $\frac{\partial f}{\partial x_i} + \sum_{r=1}^p \lambda_r \frac{\partial g_r}{\partial x_i} + \sum_{j=1}^p \left( \frac{\partial f}{\partial x_{m+j}} + \sum_{r=1}^p \lambda_r \frac{\partial g_r}{\partial x_{m+j}} \right) \frac{\partial \psi_j}{\partial x_i} = 0 \quad (i=1, 2, \dots, m)$

由  $\text{rank} \frac{\partial (g_1, \dots, g_p)}{\partial (x_{m+1}, \dots, x_{m+p})}(a) = p$ . 故存在  $\lambda_1, \dots, \lambda_p$  使  $\frac{\partial f}{\partial x_{m+j}}(a) + \sum_{r=1}^p \lambda_r \frac{\partial g_r}{\partial x_{m+j}}(a) = 0, j=1, 2, \dots, p \Rightarrow \frac{\partial f}{\partial x_i}(a) + \sum_{r=1}^p \lambda_r \frac{\partial g_r}{\partial x_i}(a) = 0$

( $i=1, 2, \dots, m$ ) 再加条件  $\square$

**定理 4** 以上函数至少是二阶连续可微的, 设  $a$  与  $\lambda$  同上, 并记  $F(x, \lambda) = f(x) + \sum_{r=1}^p \lambda_r g_r(x)$ , 则若矩阵  $\left[ \frac{\partial^2 F}{\partial x_k \partial x_l}(a, \lambda) \right]_{k,l=1}^{m+p}$

是正定的(负定的), 则  $f$  在  $g_r$  约束下在  $a$  点取到严格极小值(极大值). **取等号条件**



pf: 由2阶 Taylor 公式,  $f(a+h) - f(a) = \sum_{k=1}^{m+p} \frac{\partial f}{\partial x_k}(a) h_k + \frac{1}{2} \sum_{k,l=1}^{m+p} \frac{\partial^2 f}{\partial x_k \partial x_l}(a) h_k h_l + o(\|h\|^2)$  --(\*)  
 $0 = g(a+h) - g(a) = \sum_{k=1}^{m+p} \frac{\partial g_r}{\partial x_k}(a) h_k + \frac{1}{2} \sum_{k,l=1}^{m+p} \frac{\partial^2 g_r}{\partial x_k \partial x_l}(a) h_k h_l + o(\|h\|^2), r=1,2,\dots,p$  (\*\*) 将(\*\*)各式乘  $w_r$  加到(\*)上可得

$f(a+h) - f(a) = \frac{1}{2} \sum_{k,l=1}^{m+p} \frac{\partial^2 f}{\partial x_k \partial x_l}(a, \lambda) h_k h_l + o(\|h\|^2)$ , 再考虑二次型  $\square$ .

例 没有对称方阵  $\begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ \vdots & & & \vdots \\ a_{n1} & \dots & \dots & a_{nn} \end{bmatrix} = A$   $a_{ij} = a_{ji}, i,j=1,2,\dots,n$  我们来求二次型  $f(x) = \sum_{i,j=1}^n a_{ij} x_i x_j$

在约束  $\sum_{i=1}^n x_i^2 = 1$  时最大值与最小值, 为此引  $\lambda$  辅助函数  $F(x, \lambda) = f(x) - \lambda(\sum_{i=1}^n x_i^2 - 1)$ , 由拉格朗日乘数法

$\frac{\partial F}{\partial x_i} = \sum_{j=1}^n a_{ij} x_j - \lambda x_i = 0$  --(\*) 且  $\sum_{i=1}^n x_i^2 = 1$  --(\*\*) 即  $AX = \lambda X$  即  $\lambda$  为  $A$  的特征值. 将(\*)分别乘上  $x_i$  并相加

可知在  $(x_1, \dots, x_n)$  为特征值  $\lambda$  的特征向量时取极值  $\lambda$ . 故最大值与最小值为  $A$  最大特征值与最小特征值  $\square$