Review

•多元函数的无条件极值

Thm. n元函数f在 x_0 的邻域中可微, x_0 为f的极值点,则 x_0 为f的驻点,即grad $f(x_0) = 0$.
Thm. n元函数f在 x_0 的邻域中二阶连续可微,grad $f(x_0) = 0$,

- (1)若 $H_f(\mathbf{x}_0)$ 正定,则 $f(\mathbf{x}_0)$ 严格极小.
- (2)若 $H_f(\mathbf{x}_0)$ 负定,则 $f(\mathbf{x}_0)$ 严格极大.
- (3)若 $H_f(\mathbf{x}_0)$ 不定,则 $f(\mathbf{x}_0)$ 不是极值.

§ 10. 条件极值

最简单的条件极值问题: (P_1) max(min) f(x,y) s.t. g(x,y) = 0

称f(x,y)为目标函数,g(x,y)=0为约束条件.

求解问题(P_1)的思路:若g(x,y) = 0确定了隐函数 $y = y(x), y'(x) = -g'_x(x,y)/g'_y(x,y),$

则原问题(P_1)转化为一元函数的无条件极值问题 max(min) $\varphi(x) = f(x, y(x))$.

Question. 可行性? 隐函数的求解.



1. 一个约束的条件极值问题

(P₂)
$$\max(\min) f(x)$$

s.t. $\varphi(x) = 0$

Thm. 设 $\Omega \subset \mathbb{R}^n$ 为开区域, $f, \varphi : \Omega \to \mathbb{R}$ 均一阶连续可微, 且 $\operatorname{grad}\varphi(x) \neq 0$, $\forall x \in \Omega$. 若 $x_0 \in \Omega$. 是条件极值问题 (P_2) 的最值(极值)点, 则存在 $\lambda_0 \in \mathbb{R}$, $s.t.(x_0, \lambda_0)$ 为 $L(x,\lambda) = f(x) + \lambda \varphi(x)$

的驻点.称 $L(x,\lambda)$ 为Lagrange函数,称 λ 为Lagrange乘子.

Proof. 已知 $\operatorname{grad}\varphi(\mathbf{x}) \neq 0, \forall \mathbf{x} \in \Omega,$ 不妨设 $\frac{\partial \varphi}{\partial x_n}(\mathbf{x}_0) \neq 0,$ 则

$$\varphi(\mathbf{x}) = 0$$
在 $\mathbf{x}_0 = (x_0^{(1)}, \dots, x_0^{(n)})$ 的邻域中确定了隐函数,

存在
$$\hat{\mathbf{x}}_0 = (x_0^{(1)}, \dots, x_0^{(n-1)})$$
的邻域 $B(\hat{\mathbf{x}}_0, \eta)$,及函数

$$x_n = g(x_1, \dots, x_{n-1}) = g(\hat{x}), \quad \hat{x} \in B(\hat{x}_0, \eta),$$

s.t.
$$\varphi(\hat{x},g(\hat{x})) = \varphi(x_1,\dots,x_{n-1},g(x_1,\dots,x_{n-1})) = 0,$$

$$\underline{\frac{\partial g}{\partial x_i}} = -\frac{\partial \varphi}{\partial x_i} / \frac{\partial \varphi}{\partial x_n}, \quad i = 1, 2, \dots, n-1. \quad (*)$$

不妨设 \mathbf{x}_0 是 $f(\mathbf{x})$ 在 $\Omega_1 = \{\mathbf{x} : \varphi(\mathbf{x}) = 0\}$ 上最(极)大值点, 则 $\exists \delta \in (0, \eta)$, s.t.

$$f(\mathbf{x}) \le f(\mathbf{x}_0), \forall \mathbf{x} \in \mathbf{B}(\mathbf{x}_0, \delta) \cap \Omega_1.$$

$$g(x_1,\dots,x_{n-1})$$
在 $\hat{\mathbf{x}}_0 = (x_0^{(1)},\dots,x_0^{(n-1)})$ 连续, $\exists \delta_1 \in (0,\frac{\delta}{2})$, s.t.

$$\left|g(\hat{\mathbf{x}}) - x_0^{(n)}\right| < \frac{\delta}{2}, \quad \forall \hat{\mathbf{x}} \in \mathbf{B}(\hat{\mathbf{x}}_0, \delta_1) \subset \mathbb{R}^{n-1}.$$

于是 $\forall \hat{\mathbf{x}} \in \mathbf{B}(\hat{\mathbf{x}}_0, \delta_1)$,有

$$\|(\hat{\mathbf{x}},g(\hat{\mathbf{x}})) - \mathbf{x}_0\| \le \|\hat{\mathbf{x}} - \hat{\mathbf{x}}_0\| + |g(\hat{\mathbf{x}}) - x_0^{(n)}| < \frac{\delta}{2} + \frac{\delta}{2} = \delta,$$

即 $(\hat{\mathbf{x}},g(\hat{\mathbf{x}})) \in \mathbf{B}(\mathbf{x}_0,\delta) \cap \Omega_1$,从而

$$f(\hat{x},g(\hat{x})) \le f(x_0) = f(\hat{x}_0,g(\hat{x}_0)), \quad \forall \hat{x} \in B(\hat{x}_0,\delta_1).$$

因此, $\hat{\mathbf{x}}_0$ 是 $f(\hat{\mathbf{x}},g(\hat{\mathbf{x}})) = f(x_1,\dots,x_{n-1},g(x_1,\dots,x_{n-1}))$ 的极 大值点,故

$$\frac{\partial f}{\partial x_i}(\mathbf{x}_0) + \frac{\partial f}{\partial x_n}(\mathbf{x}_0) \frac{\partial g}{\partial x_i}(\hat{\mathbf{x}}_0) = 0, \quad i = 1, 2, \dots, n-1.$$

利用(*),得

是
$$(\mathbf{x}_{0})$$
,得
$$\frac{\partial f}{\partial x_{i}}(\mathbf{x}_{0}) - \frac{\partial f}{\partial x_{n}}(\mathbf{x}_{0}) \frac{\partial \varphi}{\partial x_{i}}(\mathbf{x}_{0}) = 0, \quad i = 1, 2, \dots, n-1.$$
是 $\mathbf{\lambda}_{0} \in \mathbb{R}, s.t.$

于是 $\exists \lambda_0 \in \mathbb{R}, s.t.$

$$\frac{\partial f}{\partial x_i}(\mathbf{x}_0) + \lambda_0 \frac{\partial \varphi}{\partial x_i}(\mathbf{x}_0) = 0, \quad i = 1, 2, \dots, n,$$

即
$$\frac{\partial L}{\partial x_i}(\mathbf{x}_0, \lambda_0) = 0, \quad i = 1, 2, \dots, n.$$

而
$$\frac{\partial L}{\partial \lambda}(\mathbf{x}_0, \lambda_0) = \varphi(\mathbf{x}_0) = 0.$$
故 $(\mathbf{x}_0, \lambda_0)$ 为 $L(\mathbf{x}, \lambda)$ 的驻点.

例: 求
$$f = xy$$
在圆周 $(x-1)^2 + y^2 = 1$ 上的最大(小)值.

#:
$$\max(\min) f(x,y) = xy$$

s.t. $g(x,y) = (x-1)^2 + y^2 - 1 = 0$

构造Lagrange函数

$$L(x, y, \lambda) = xy + \lambda \left[(x-1)^2 + y^2 - 1 \right]$$

求解

$$\begin{cases} L'_{x} = y - 2\lambda(x - 1) = 0 \\ L'_{y} = x - 2\lambda y = 0 \\ L'_{\lambda} = (x - 1)^{2} + y^{2} - 1 = 0 \end{cases}$$

得驻点(不需求出 λ 的值) $(x_1,y_1)=(0,0)$,

$$(x_2, y_2) = \left(\frac{3}{2}, \frac{\sqrt{3}}{2}\right), \quad (x_3, y_3) = \left(\frac{3}{2}, -\frac{\sqrt{3}}{2}\right).$$

一方面,连续函数f(x,y)在有界闭集上能够达到最大(小)值.另一方面,达到最大(小)值的点一定对应于 $L(x,y,\lambda)$ 的驻点. 所以最大(小)值一定在上述三点中的某两点达到. 而

$$f(0,0) = 0, f\left(\frac{3}{2}, \frac{\sqrt{3}}{2}\right) = \frac{3\sqrt{3}}{4}, f\left(\frac{3}{2}, -\frac{\sqrt{3}}{2}\right) = -\frac{3\sqrt{3}}{4}.$$

故
$$f$$
在 $\left(\frac{3}{2}, \frac{\sqrt{3}}{2}\right)$ 取得最大值 $\frac{3\sqrt{3}}{4}$,在 $\left(\frac{3}{2}, -\frac{\sqrt{3}}{2}\right)$ 取得

最小值
$$-\frac{3\sqrt{3}}{4}$$
. \Box



Question. Lagrange乘子法的几何意义?

$$\max(\min) f(x, y, z)$$
s.t. $g(x, y, z) = 0$ (P₃)

其中
$$g_x^{\prime 2} + g_y^{\prime 2} + g_z^{\prime 2} > 0$$
.(正则性条件)

结论:构造辅助函数

$$L(x, y, z, \lambda) = f(x, y, z) + \lambda g(x, y, z),$$

若(P₃)在(x_0, y_0, z_0)取得极值,则 $\exists \lambda_0, s.t.(x_0, y_0, z_0, \lambda_0)$

是 $L(x,y,z,\lambda)$ 的驻点. 因此在点 (x_0,y_0,z_0,λ_0) 处,

$$\begin{cases} L_x' = f_x' + \lambda_0 g_x' = 0 \\ L_y' = f_y' + \lambda_0 g_y' = 0 \end{cases} = -\lambda_0 \operatorname{grad} g(M_0).$$

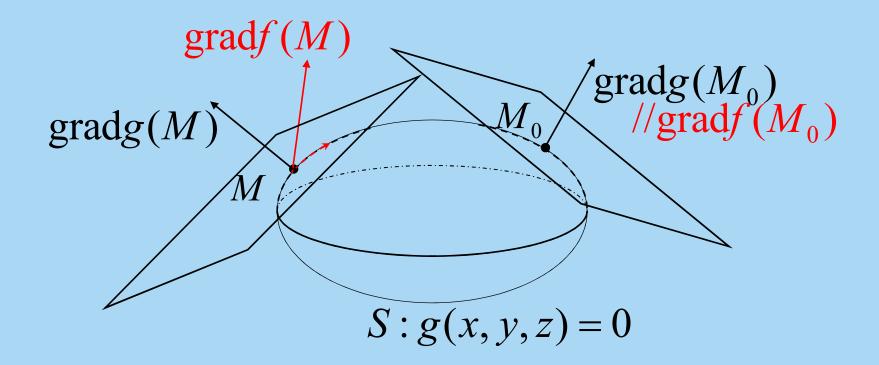
$$L_z' = f_z' + \lambda_0 g_z' = 0$$

$$L_{\lambda}' = g = 0$$

Remark. (几何解释) 求解(P_3)就是求函数f在曲面S: g(x,y,z) = 0上的最大(小)值. (P_3)在 $M_0(x_0,y_0,z_0)$ 取得极值,则 $\exists \lambda_0, s.t.$ grad $f(M_0) = -\lambda_0 \operatorname{grad} g(M_0)$,

即 M_0 处f增加(减少)最快的方向±grad $f(M_0)$ 与曲面S在 M_0 的法向量平行.如图





2. 多个约束的条件极值问题

max(min)
$$f(x, y, z)$$

s.t. $g(x, y, z) = 0$ (P_4)
 $h(x, y, z) = 0$

结论: 构造Lagrange函数

$$L(x, y, z, \lambda, \mu)$$

$$= f(x, y, z) + \lambda g(x, y, z) + \mu h(x, y, z).$$

若 (P_4) 在 (x_0, y_0, z_0) 取得极值,则 $∃\lambda_0, \mu_0, s.t.$

$$(x_0, y_0, z_0, \lambda_0, \mu_0)$$
为 $L(x, y, z, \lambda, \mu)$ 的驻点即

$$L'_{x} = f'_{x} + \lambda_{0}g'_{x} + \mu_{0}h'_{x} = 0$$

$$L'_{y} = f'_{y} + \lambda_{0}g'_{y} + \mu_{0}h'_{y} = 0$$

$$L'_{z} = f'_{z} + \lambda_{0}g'_{z} + \mu_{0}h'_{z} = 0$$

$$L'_{\lambda} = g = 0$$

$$L'_{\mu} = h = 0.$$

$$-gradf(M_{0})$$

$$= \lambda_{0}gradg(M_{0})$$

$$+ \mu_{0}gradh(M_{0})$$

因此,求解条件极值问题(P_4),可以先求函数L的驻点($x_0, y_0, z_0, \lambda_0, \mu_0$)(对具体问题不需出 λ, μ 的值),再判断(P_4)是否在点 $M_0(x_0, y_0, z_0)$ 取得极值.

 $Remark:(几何解释)条件极值问题(P_4)就是求函数f在$

曲线

L:
$$\begin{cases} g(x, y, z) = 0 \\ h(x, y, z) = 0 \end{cases}$$

上的最大(小)值.设f在L上一点 M_0 取得极值,则由(1),

$$-g$$
rad $f(M_0) = \lambda_0 g$ rad $g(M_0) + \mu_0 g$ rad $h(M_0)$,

而L在点M。的切向量T与

$$\operatorname{grad}g(M_0) \times \operatorname{grad}h(M_0)$$

平行. 故函数f(x,y,z)在曲线L上一点 M_0 处取得极值时, $gradf(M_0)$ 与L在点 M_0 的切向量T垂直.

4. 例

例1: 求曲面 S_1 : $z = x^2 + y^2$ 到平面 Π : x + y - 2z = 2的 最短距离.

解: 平面 Π 外一点(x,y,z)到平面的距离为 $\frac{1}{\sqrt{6}}|x+y-2z-2|.$

对条件极值问题

min
$$(x+y-2z-2)^2$$

s.t. $x^2+y^2-z=0$

构造辅助函数

$$L(x, y, z, \lambda) = (x + y - 2z - 2)^{2} + \lambda(x^{2} + y^{2} - z).$$

$$\begin{cases} L'_x = 2(x+y-2z-2) + 2\lambda x = 0 \\ L'_y = 2(x+y-2z-2) + 2\lambda y = 0 \end{cases}$$

$$\begin{cases} L'_z = -4(x+y-2z-2) - \lambda \\ L'_z = x^2 + y^2 - z = 0 \end{cases}$$

得 (x,y,z)=(1/4,1/4,1/8).

根据题意距离的最小值一定存在,而驻点唯一,故必在(1/4,1/4,1/8)处取得最小值:

$$\left| \frac{1}{\sqrt{6}} \right| \frac{1}{4} + \frac{1}{4} - 2 \times \frac{1}{8} - 2 \right| = \frac{7}{4\sqrt{6}}. \quad \Box$$



例2. 设 $\alpha, \beta > 0, 1/\alpha + 1/\beta = 1.$ 求证, $\forall x, y > 0,$ $xy \le \frac{1}{\alpha} x^{\alpha} + \frac{1}{\beta} y^{\beta}.$

分析: 欲证 $f(x,y) \ge g(x,y)$.只要证明,∀常数C,条件

极值问题

$$\min_{x,y} f(x,y) = C$$

的最小值不小于C.

解: 对条件极值问题 min $f(x,y) = \frac{1}{\alpha}x^{\alpha} + \frac{1}{\beta}y^{\beta}$

$$s.t \quad xy = C(>0),$$

Question:

约束条件换 成 f = C?

令
$$L(x, y, \lambda) = \frac{1}{\alpha} x^{\alpha} + \frac{1}{\beta} y^{\beta} + \lambda(xy - C).$$

由 $\begin{cases} L'_x = x^{\alpha - 1} + \lambda y = 0 \\ L'_y = y^{\beta - 1} + \lambda x = 0 \end{cases}$ 得驻点 $\begin{cases} x_0 = C^{\frac{\beta}{\alpha + \beta}}, \\ y_0 = C^{\frac{\alpha}{\alpha + \beta}}. \end{cases}$
 $f(x_0, y_0) = (\frac{1}{\alpha} + \frac{1}{\beta})C^{\frac{\alpha\beta}{\alpha + \beta}} = C^{\frac{\alpha\beta}{\alpha + \beta}} = C.$

又当 $x^2 + y^2 \to +\infty$ 时, $f(x, y) \to +\infty$, 因此 f 在曲线 L: $xy = C(x, y > 0)$ 上有最小值,且最小值为 C .
由 C 的任意性, $\frac{1}{\alpha} x^{\alpha} + \frac{1}{\beta} y^{\beta} \ge xy$.

例3. $A = (a_{ij})$ 为 $n \times n$ 对称矩阵, $x = (x_1, x_2, \dots, x_n)^T$,求

n元函数

$$f(x_1, x_2, \dots, x_n) = \sum_{i,j=1}^n a_{ij} x_i x_j = x^{\mathrm{T}} A x$$

在单位球面 $S = \left\{ (x_1, x_2, \dots, x_n) \middle| \sum_{i=1}^n x_i^2 = 1 \right\}$ 上的最大

值和最小值.

解:构造辅助函数

$$L(x_1, x_2, \dots, x_n, \lambda) = \sum_{i,j=1}^{n} a_{ij} x_i x_j - \lambda \left(\sum_{i=1}^{n} x_i^2 - 1\right).$$

 $L(x,y,z,\lambda)$ 的驻点满足方程组:

$$\begin{cases} L'_{x_i} = 2 \left[a_{i1} x_1 + \dots + (a_{ii} - \lambda) x_i + \dots + a_{in} x_n \right] = 0, \\ L'_{\lambda} = \sum_{i=1}^{n} x_i^2 - 1 = 0 \end{cases}$$

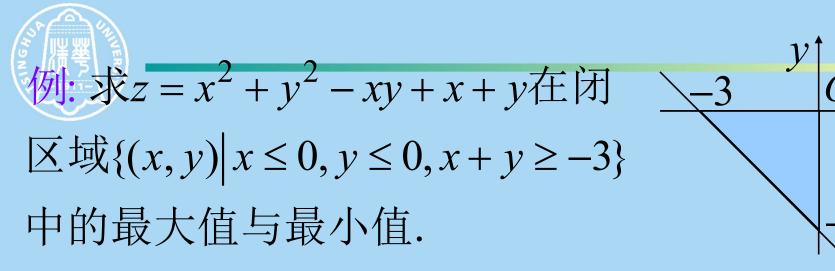
$$i = 1, 2, \dots, n$$

 $\begin{cases}
Ax - \lambda x = 0 \\
x^{T}x = 1.
\end{cases}$

即λ为A的特征值, x为与之对应 的单位长度的特征向量.

此时 $f(x) = x^{T}Ax = \lambda x^{T}x = \lambda$.

于是,f在单位球面S上的最大(小)值分别是矩阵A的最大(小)特征值。 \square



分析:最值能在内部达到,也可能在边界上达到.解:(1)研究函数在区域内部的情况.

由
$$\begin{cases} z'_x = 2x - y + 1 = 0 \\ z'_y = 2y - x + 1 = 0 \end{cases}$$
 得驻点 $x = y = -1$, 此时 $z(-1,-1) = -1$.

(2)研究函数在边界上的情况.



•
$$\exists x = 0 \exists t, z = y^2 + y(-3 \le y \le 0), \exists t \exists t$$

$$z_{\text{max}}|_{x=0} = z(0, -3) = 6, z_{\text{min}}|_{x=0} = z(0, -\frac{1}{2}) = -\frac{1}{4}.$$

•
$$\exists y = 0$$
 $\exists y = 0$ $\exists y = 0$ $\exists z = x^2 + x(-3 \le x \le 0),$

$$|z_{\text{max}}|_{y=0} = z(-3,0) = 6, |z_{\text{min}}|_{y=0} = z(-\frac{1}{2},0) = -\frac{1}{4}.$$

•
$$\exists x + y = -3 \exists y, z = 3(x^2 + 3x + 2)(-3 \le x \le 0),$$

$$z_{\text{max}}\big|_{x+y=-3} = z(0, -3) = z(-3, 0) = 6.$$

$$z_{\text{min}}\big|_{x+y=-3} = z(-\frac{3}{2}, -\frac{3}{2}) = -\frac{3}{4}.$$

综上所述,在点(0,-3)和(-3,0)处函数取最大值6, 在点(-1,-1)处函数取最小值-1.□



作业: 习题1.9

No. 7(3), 8, 9(3), 10(1)