

非线性规划部分题目解答提示

1、请判断以下说法是否正确，并简述理由。

1.1、负梯度方向是使目标函数下降最多的方向。

解：错误。例如 $\min f(x) = x_1^2 + 2x_2^2$ ，取初始点为 $(1, 1)$ ，则易知牛顿方向可比负梯度方向下降更多。

1.2、用梯度下降法求解任何非线性目标函数，都不能在有限次迭代后求得最优解。

解：错误。例如 $\min f(x) = x_1^2 + x_2^2$ ，梯度下降法一步迭代即可得到最优解。

1.3、用斐波那契法进行直线搜索，初始区间给定，则所需要的总迭代次数只和误差阈值有关。

解：正确。由迭代次数计算公式易知。

1.4、若给定误差阈值，用 0.618 法或牛顿法（假定收敛）进行直线搜索，所需要的总迭代次数都和目标函数无关。

解：错误。命题对 0.618 法正确，但牛顿法直线搜索迭代次数与目标函数有关。

1.5、用任何一种共轭梯度法求解凸目标函数的无约束优化问题，只要初始点相同，迭代过程的轨迹也一定相同。

解：错误。命题仅对二次目标函数正确，对一般凸目标函数不成立。

1.6、对于不等式约束优化问题，可行集的内点不可能是 KT 解。

解：错误。例如 $\min \{(x-1)^2 \mid 0 \leq x \leq 2\}$ 。

1.7、如果 $f(x)$ 是凸集 $\Omega \subset \mathbb{R}^n$ 上的凸函数，那么对任意 $X \in \Omega$ ， $\nabla^2 f(X)$ （假设存在）的最小特征根都大于或等于 0。

解：错误。Hessian 矩阵半正定作为凸函数的必要条件时要求凸集 Ω 为开集，例如 $f(x) = x_1^2 - x_2^2$ ， $\Omega = \{(x_1, x_2) \mid x_2 = 0\}$ ，可知 $\nabla^2 f(X)$ 并非半正定。

1.8、如果 $c = 0.5(\sqrt{5} - 1)$ ， $\{a_n\}_0^\infty$ 是 Fibonacci 数列，那么不等式 $c^{n-1}a_n \geq 1$ 对所有非负整数 n 成立。

解：正确。由 Fibonacci 数列性质易知。

1.9、如果 \tilde{X} 是 $\min\{f(X)|g_i(X) \leq 0, i=1, 2, \dots, l\}$ 的 KT 解, 那么一定不存在 D 满足 $D^\top \nabla f(\tilde{X}) < 0, D^\top \nabla g_i(\tilde{X}) < 0, \forall i=1, 2, \dots, l$ 。

解: 正确。由 KT 条件

$$\nabla f(\tilde{X}) + \sum_{i=1}^l \mu_i^\top \nabla g_i(\tilde{X}) = 0, \mu_i \geq 0$$

可知 $\forall D$, 有

$$D^\top \nabla f(\tilde{X}) + \sum_{i=1}^l \mu_i D^\top \nabla g_i(\tilde{X}) = 0, \mu_i \geq 0$$

从而可知命题成立。

1.10、令 $f(x) = x^\top Ax + b^\top x + c$, $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ 正定, $p_i \in \mathbb{R}^n, 1 \leq i \leq n$ 互为 A 共轭非零向量, 从任意 $x_0 \in \mathbb{R}^n$ 出发, 依次沿 p_1, p_2, \dots, p_n 进行精确直线搜索, 先后得到 x_1, x_2, \dots, x_n , 则成立

$$f(x_k) = \min\{f(x)|x = x_0 + (p_1, \dots, p_k)y, y \in \mathbb{R}^k\}, \forall k \geq 1$$

解: 正确。此命题为共轭梯度法的一个基本定理。

2、回答以下问题, 并简述理由。

2.1、已知 $b_0 = b_1 = 1, b_n = b_{n-1} + b_{n-2}, \forall n \geq 2$, 是否成立 $0.6^{n-1}b_n \geq 1, \forall n \geq 1$?

解: 不成立。由于 $0.6 < 0.5(\sqrt{5} - 1)$, 则不等式不一定成立。亦可通过计算具体数值进行验证, 当 $n = 7$ 时, 上述不等式已不成立。

2.2、令 $f(X) = X^\top AX + b^\top X$, $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ 正定, $p_i \in \mathbb{R}^n, 1 \leq i \leq m$ 互为 A 共轭向量, 从任意 $X_0 \in \mathbb{R}^n$ 出发, 依次沿 p_1, p_2, \dots, p_m 进行精确直线搜索, 先后得到 X_1, X_2, \dots, X_n 。请问对哪些 $i \in \{1, 2, \dots, m\}$ 成立

$$f(X_i) \leq f\left(p_i + \sum_{0 \leq j \leq i-1} (-1)^j X_j\right)$$

解: 应用 1.10 定理可得, 上述不等式对 $i = 2n - 1, n = 1, 2, \dots, \lfloor (m+1)/2 \rfloor$ 成立, 关键在于计算不等式右侧函数自变量何时包含初始点 X_0 。

2.3、优化问题 $\min\{(x_1 + 1)^2 + x_2^2 | (x_1 - 1)^2 + x_2^2 \geq 1, (x_1 - 2)^2 + x_2^2 \leq 4\}$ 有无 KT 解?

解: 最优解 $(0, 0)$ 处起作用约束的梯度线性相关, 但满足全部 KT 条件, 因此存

在 KT 解。

2.4、优化问题 $\max\{x_1|(x_1-1)^3-x_2\leq-2, (x_1-1)^3+x_2\leq 2\}$ 有无 KT 解？

解：最优解(1,2)处起作用约束的梯度线性无关，但不满足 KT 条件，因此不存在 KT 解。

3、请简述负梯度方向、共轭梯度方向和牛顿方向在求解无约束优化问题时的优缺点。

解：如下图所示，图源《OR Slides-11 2021》最后一页。

三种基于梯度的搜索方向的比较

	计算量	效率		鲁棒性
		解附近	远离解	
负梯度	A	C	A	A
共轭梯度	B	B	B	B
牛顿方向	C	A	C	C

4、利用 KT 条件求出以下问题的最优解。

$$\min\{x_1^2-x_2|x_1\geq 1, x_1^2+x_2^2\leq 26, x_1+x_2=6\}$$

解：画图得出最优解(1,5)，并在最优解处验证 KT 条件满足即可；若无法通过画图的方法得到最优解，则列出全部 KT 条件后分类讨论。

5、请举例说明，对于不等式约束的优化问题，即使最优解处起作用约束的梯度线性相关，它仍然可以满足 KT 条件。

解：例如 2.3 题。