

## 演習問題

注意：特に断りがない限り，目的関数  $f$  (近接勾配法を考える場合は  $g$ ) は  $L$ -平滑であるものとする．

1. 以下の問いに答えよ．

- (a) スライド 10 ページの狭義 2 次凸関数における正確なステップ幅を導出せよ．
- (b) 十分な降下条件と探索方向のある種の有界性 (スライド 17 ページ参照) を満たす反復法を考える．直線探索において分割法と Armijo 条件を用いたとき，

$$\bar{\alpha} > 0 \quad \text{s.t.} \quad \bar{\alpha} \leq \alpha_k \quad \text{for all } k$$

を満たす正の定数  $\bar{\alpha}$  が存在することを示せ．

- (c) 定数ステップサイズの最急降下法  $x_{k+1} = x_k - \eta \nabla f(x_k)$  を考える．このとき， $0 < \eta < \frac{2}{L}$  ならば  $f(x_{k+1}) < f(x_k)$  となることを示せ．

2. 準ニュートン法に関して，以下の問いに答えよ．

- (a) 探索方向が降下方向であり，直線探索において Wolfe 条件が満たされているとき， $s_k^\top y_k > 0$  となることを示せ．
- (b) 直線探索において Wolfe 条件が満たされており， $B_k$  が正定値対称行列であるとき，BFGS 公式によって更新された  $B_{k+1}$  も正定値対称行列となることを示せ．
- (c) 目的関数  $f$  は 2 回連続微分可能であるとする． $B_k$  は Dennis-Moré 条件を満たす正定値対称行列で，点列  $\{x_k\}$  は  $x_{k+1} = x_k - B_k^{-1} \nabla f(x_k)$  で与えられるものとする．さらに，点列  $\{x_k\}$  が  $\nabla^2 f(x^*)$  が正定値対称行列であるような局所的最適解  $x^*$  に収束するとき，( $k$  が十分大きいとき) その収束率は超 1 次であることを示せ．ただし，ニュートン法が  $x^*$  の近傍で 2 次収束することを使用してよいものとする．

3. 非線形共役勾配法について以下の問いに答えよ．なお，直線探索では Wolfe 条件を満たしているものとする．

- (a) DY 法について， $g_k^\top d_k = \beta_k^{DY} g_{k-1}^\top d_{k-1}$  を示せ．
- (b)  $\beta_k^{HS+} = \{0, \frac{g_k^\top y_{k-1}}{d_{k-1}^\top y_{k-1}}\}$  を用いた HS+ 方法を考える．探索方向が十分な降下条件をみたし，さらに初期点における準位集合  $\{x | f(x) \leq f(x_0)\}$  が有界である場合，HS+ 法は Property\* を満たすことを示せ．
- (c)  $\beta_k = \frac{g_k^\top y_{k-1}}{d_{k-1}^\top y_{k-1}} - \lambda \frac{\|y_{k-1}\|^2 g_k^\top d_{k-1}}{(d_{k-1}^\top y_{k-1})^2}$  とする (ただし， $\lambda > 1/4$  とする)．このとき，非線形共役勾配法は十分な降下条件を満たすことを示せ．

4. スライド 62 ページの修正メモリーレス BFGS 公式を考える．

- (a)  $\det(B_k)$  と  $\text{tr}(B_k)$  を求めよ．ただし， $\det(I + u_1 v_1^T + u_2 v_2^T) = (1 + u_1^T v_1)(1 + u_2^T v_2) - (u_1^T v_2)(u_2^T v_1)$  を用いてよい．
- (b)  $B_k$  の固有値がスライド 62 ページに記載されているものであることを示せ．
- (c) スライド 63 ページの補題を示せ．

5. (a) スライド 77 ページの命題の (A) を示せ.  
 (b) スライド 77 ページの命題の (B) を示せ.  
 (c) スライド 78 ページの命題の必要条件「 $x_k$  が停留点ならば  $d_k = 0$  である」を示せ.
6. 関数  $g$  は 2 回連続微分可能で、かつ  $\nabla^2 g$  がリプシッツ連続であるとする. ステップサイズを 1 とし、 $B_k = \nabla^2 g(x_k)$  としたニュートン型近接勾配法、つまり、

$$x_{k+1} = \text{Prox}_h^{\nabla^2 g(x_k)}(x_k - \nabla^2 g(x_k)^{-1} \nabla g(x_k))$$

を考える. このとき、点列  $\{x_k\}$  が  $\nabla^2 g(x^*)$  が正定値対称行列であるような局所的最適解  $x^*$  に収束するならば、( $k$  が十分大きいとき) その収束率は 2 次であることを示せ. ただし、正定値対称行列  $A$  に対して

$$\|\text{Prox}_h^A(x) - \text{Prox}_h^A(y)\|_A \leq \|x - y\|_A$$

を用いてよい.