

Engenharia de Computação e Informação

Algoritmo para Implementar

10/2014

Erik Papa Quiroz

PESC/COPPE-UFRJ

1. Considere o seguinte algoritmo

Algoritmo

Inicialização: Seja $\{\lambda_k\}$ uma sequência de parâmetros positivos limitada superiormente y un punto inicial:

$$x^0 \in \mathbb{R}^n. \quad (0.1)$$

Passos Principais: Para cada $k = 1, 2, \dots$, y $x^{k-1} \in \mathbb{R}^n$, encontrar $x^k \in \mathbb{R}^n$, tal que:

$$\nabla \left(f(\cdot) + \frac{\lambda_k}{2} d(\cdot) \right) (x^k) = 0. \quad (0.2)$$

donde

$$d(x) = \sum_{i=1}^{n-1} (x_i - x_i^{k-1})^2 + \left[(x_n - x_n^{k-1}) - (e^{x_{n-1}} - e^{x_{n-1}^{k-1}}) \right]^2$$

Criterio de Parada: Se $x^k = x^{k-1}$ ou $\nabla f(x^k) = 0$, então finalizar. Caso contrario, fazer $k - 1 \leftarrow k$ y retornar ao passo principal

2. Implementar o algoritmo usando para resolver (0.2) o método de gradiente, o método de Newton e o método de quase-Newton
3. Usar o algoritmo para obter os pontos mínimos (se existem) de

(a) $f(x_1, x_2) = x_1^2 + (e^{x_1} - x_2)^2$

(b) $f(x_1, x_2) = \sqrt{x_1^2 + (e^{x_1} - x_2)^2}$

(c) $f(x_1, x_2) = \ln(1 + x_1^2 + (e^{x_1} - x_2)^2)$

4. Colocar em uma tabela os resultados com respeito a cada método usado para resolver (0.2) y compare o número de iterações, tempo computacional, erro de aproximação, etc. Por exemplo, uma tabela pode ser apresentada da seguinte forma: Aqui,

Table 1:

X0	Iter.	Call. Armijo	Opt. Point	Opt. Value	Error
(0.45, 0.51)	65	65	(0.499999,0.5)	1.66511	9.27003e-007
(0.4,0.6)	71	71	(0.499999,0.500001)	1.66511	9.93398e-007
(0.1,0.9)	85	85	(0.499999,0.500001)	1.66511	8.92053e-007
(0.2,0.3)	79	79	(0.499999, 0.499999)	1.66511	8.79813e-007
(0.7,0.6)	75	75	(0.500001,0.500001)	1.66511	8.82938e-007

X^0 denota o ponto inicial do algoritmo, *Iter* o número de iterações do algoritmo, *Call Armijo* o número de testes de Armijo, *Opt. Point* o ponto ótimo encontrado pelo algoritmo, *Opt. value* o valor ótimo encontrado pelo algoritmo, *Error* o erro absoluto de aproximação.