



UNIVERSIDADE FEDERAL DO PIAUÍ  
CENTRO DE CIÊNCIAS DA NATUREZA  
PÓS-GRADUAÇÃO EM MATEMÁTICA  
MESTRADO PROFISSIONAL EM MATEMÁTICA - PROFMAT

**O Método de Ponto Proximal para Otimização Quase  
Convexa**

**Gilson Amorim César Filho**

**Teresina - 2016**

**Gilson Amorim César Filho**

**Dissertação de Mestrado:**

**O Método de Ponto Proximal para Otimização Quase Convexa**

Dissertação submetida à Coordenação Acadêmica Institucional do Programa de Mestrado Profissional em Matemática em Rede Nacional na Universidade Federal do Piauí, oferecido em associação com a Sociedade Brasileira de Matemática, como requisito parcial para obtenção do grau de Mestre em Matemática.

Orientador:

Prof. Dr. Jurandir de Oliveira Lopes

**Teresina - 2016**

FICHA CATALOGRÁFICA  
Serviço de Processamento Técnico da Universidade Federal do Piauí  
Biblioteca Setorial do CCN

C422m César Filho, Gilson Amorim.  
O método de ponto proximal para otimização quase  
convexa / Gilson Amorim César Filho. – Teresina, 2016.  
50f.: il.

Dissertação (Mestrado Profissional) – Universidade  
Federal do Piauí, Centro de Ciências da Natureza, Pós-  
Graduação em Matemática, 2016.

Orientador: Prof. Dr. Jurandir de Oliveira Lopes.

1. Algoritmo. 2. Função Quase Convexa. I. Título

CDD 511.8



PROFMAT



UNIVERSIDADE FEDERAL DO PIAUÍ  
CENTRO DE CIÊNCIAS DA NATUREZA  
CENTRO DE EDUCAÇÃO ABERTA E À DISTÂNCIA  
MESTRADO PROFISSIONAL EM MATEMÁTICA EM REDE NACIONAL



---

Dissertação de Mestrado submetida à coordenação Acadêmica Institucional, na Universidade Federal do Piauí, do Programa de Mestrado Profissional em Matemática em Rede Nacional para obtenção do grau de **mestre em matemática** intitulada: **O Método de Ponto Proximal para Otimização Quase Convexa**, defendida por **Gilson Amorim César Filho** em **07/04/2016** e aprovada pela banca constituída pelos professores:

Jurandir de Oliveira Lopes  
Jurandir de Oliveira Lopes - Presidente

João Xavier da Cruz Neto  
João Xavier da Cruz Neto - Examinador

Arnaldo Silva Brito  
Arnaldo Silva Brito - Examinador Externo

*“A verdadeira medida de um homem não é como ele se comporta em momentos de conforto e conveniência, mas como ele se mantém em tempos de controvérsia e desafio.”*

Martin Luther King Jr.

# Agradecimentos

Primeiramente, agradeço a Deus por tudo.

Agradeço a minha família. Pelo amor incondicional, pela criação e pelos ensinamentos valiosos.

Agradeço ao Prof<sup>o</sup> Jurandir de Oliveira Lopes pela sugestão do tema proposto e por suas orientações imprescindíveis ao êxito deste trabalho.

Agradeço aos professores doutores João Xavier da Cruz Neto e Arnaldo Silva Brito por aceitarem o convite para comporem a banca de defesa e pelas sugestões apresentadas.

Agradeço a minha esposa Aline de Carvalho Amorim pelo incondicional apoio, dedicação e paciência nas horas que não dei muita atenção a ela e por tudo que ela representa.

Agradeço ao meu irmão Huérlren Vicente Lemos e Silva pelos momentos de descontração, pela dicas e sugestões que ajudaram no desenvolvimento deste trabalho.

Agradeço as minhas colegas de trabalho professoras Kedman Jesus Silva e Letícia dos Santos Rocha pela ajuda na elaboração do abstract e pelo paciente trabalho de revisão ortográfica e gramatical.

Agradeço ao Prof. Me. Marcos Wildson Alves Nery pelas sugestões apresentadas e pelo cuidadoso trabalho de revisão.

Agradeço aos amigos do PROFMAT-UFPI, pelos bons momentos, pela troca de conhecimentos e pela grande ajuda que me deram durante o mestrado: Delano, Samuel, Renee, Bruno, Wilson, Jerson, Rubens, Gidêone, Pedro, Perivaldo, Queiroz, Valderino, Leonardo e Raimundinho.

Agradeço a todos os professores do PROFMAT-UFPI que de alguma forma contribuíram para minha formação.

Agradeço ao IMPA pela implantação do PROFMAT em Teresina.

# Resumo

Neste trabalho propomos o Algoritmo do Ponto Proximal, que tem como finalidade a resolução do Problema de Minimização Quase Convexa. Mostraremos que a sequência  $(x_k)_{k \in \mathbb{N}}$  gerada pelo algoritmo converge para os pontos críticos de uma função  $f : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ , onde  $f$  é derivável, com derivada contínua, ou seja, de classe  $C^1$ , quase convexa e limitada inferiormente. E, que sob a condição dos parâmetros de regularização convergirem a zero ( $\lim_{k \rightarrow \infty} \lambda_k = 0$ ), obteremos que a sequência converge para a solução do problema. Além disso, apresentaremos algumas ilustrações/aplicações voltadas para educação básica, no intuito de mostrarmos através da prática a utilização do referido método.

**Palavras-chaves:** Problema de Minimização, Função Quase Convexa, Algoritmo do Ponto Proximal.

# Abstract

In this work we propose the Proximal Point Algorithm that aims the solving of the Minimization QuasiConvex Problem. We will show that the sequence  $(x_k)_{k \in \mathbb{N}}$  generated by the algorithm converges to the critical points of a function  $f : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ , where  $f$  is derivable, with continuous derivative, that is, class  $C^1$ , quasiconvex and inferiorly limited. And, that below condition of regularization parameter converges to zero ( $\lim_{k \rightarrow \infty} \lambda_k = 0$ ), we will obtain that the sequence converges to the problem solution. Moreover, we present some illustrations/applications related to basic education, in order to show through the practice utilization of referred to method.

**Keywords:** Minimization Problem, Function QuasiConvex, Proximal Point Algorithm.

# Sumário

<b>Resumo</b>	<b>iv</b>
<b>Abstract</b>	<b>v</b>
<b>Introdução</b>	<b>1</b>
<b>1 Noções Preliminares</b>	<b>3</b>
1.1 Sequências de números reais . . . . .	3
1.2 Algumas Noções de Topologia . . . . .	10
1.3 Limite, Continuidade e Derivada de Funções Reais . . . . .	11
1.4 Conjuntos Convexos e Funções Convexas . . . . .	18
1.5 Funções Quase Convexas . . . . .	23
<b>2 Método de Ponto Proximal</b>	<b>29</b>
2.1 Algoritmo do Ponto Proximal . . . . .	30
2.1.1 Boa Definição . . . . .	30
2.1.2 Análise de Convergência . . . . .	31
2.1.3 Ilustração do Método . . . . .	35
<b>3 Considerações Finais</b>	<b>39</b>
<b>Referências</b>	<b>40</b>

# Introdução

Em termos matemáticos, otimização refere-se ao estudo de problemas no qual deseja-se minimizar ou maximizar uma dada função. Para Harrel et. all [15], define-se otimização como o processo de tentar diferentes combinações de valores para variáveis que podem ser controladas (variáveis independentes), buscando a combinação de valores que leva à saída mais desejada.

Problemas de otimização são mais comuns do que aparentam e podem facilmente ser encontrados nas mais diversas áreas das ciências e engenharias. Como, por exemplo, um administrador interessado em maximizar a produção de determinado produto, ou ainda, minimizar o custo de produção deste produto. Neste contexto, é possível aplicar técnicas matemáticas de otimização visando encontrar uma “solução ótima” do problema, isto é, que resulte no melhor desempenho possível.

O problema de otimização clássico pode ser representado da seguinte forma:

Dados  $f : A \rightarrow \mathbb{R}, A \subset \mathbb{R}^n$ . Busca-se encontrar um elemento  $x^* \in A$  tal que

$$f(x^*) \leq f(x), \forall x \in A.$$

O conjunto  $A$  será chamado *conjunto viável* do problema, os pontos de  $A$  serão chamados *pontos viáveis*, e  $f$  será chamada *função objetivo*.

A maioria dos trabalhos voltados para otimização faz uso de funções convexas, como função objetivo. No entanto, surgiu-se a necessidade de resolver problemas não convexas, como, por exemplo, as funções quase convexas, que foram objeto de estudo de Attouche e Teboulle [4], sendo eles os responsáveis pela introdução do método do Ponto Proximal para resolução de problemas de minimização quase convexa, motivando assim, a publicação de alguns trabalhos, ver Apolinário [3], Bello Cruz [6], Brito [7], Carvalho [9], Silva [26]. Além disso, algumas aplicações podem ser encontradas em Cysne [11], Murolo [21], Penot [23] ou Quiroz e Oliveira [24]. Estudaremos este tipo de problema neste trabalho.

Vamos considerar o problema de otimização quase convexa:

$$\min_{\mathbf{x} \in \mathbb{R}} f(\mathbf{x}) := \begin{cases} \text{Encontrar } \mathbf{x}^* \in \mathbb{R} \text{ tal que} \\ f(\mathbf{x}^*) \leq f(\mathbf{x}), \forall \mathbf{x} \in \mathbb{R}. \end{cases}$$

Com as seguintes hipóteses:  $f : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$  é derivável, com derivada contínua, ou seja, de classe  $C^1$ ;  $f$  é quase convexa e limitada inferiormente. Neste caso, o método gera uma sequência. Inicialmente, devemos escolher  $x_0 \in \mathbb{R}$  e a partir daí, iterativamente, dado  $x_{k-1}$ , encontremos  $x_k \in \operatorname{argmin}\{f(x) + \lambda_k(x - x_{k-1})^2\}$ , onde  $(\lambda_k)_{k \in \mathbb{N}}$  é uma sequência de números reais positivos tal que  $0 < \lambda_k < \lambda$ .

No que diz respeito a educação básica para o ensino de matemática, os PCN's recomendam um maior aprofundamento dos conhecimentos matemáticos adquiridos. Nesse sentido, o nosso Método faz uso de vários tópicos de matemática, como por exemplo: sequências de números reais, limite e derivadas, conteúdos esses que possibilitam os alunos da educação básica matematizarem problemas do cotidiano e conseqüentemente trabalharem na busca de possíveis soluções.

Desta forma, este trabalho encontra-se dividida em três partes. Na primeira, apresentaremos alguns resultados clássicos e conceitos básicos, tais como: sequências de números reais, funções convexas e funções quase convexas, na qual formarão a parte teórica básica para o capítulo subsequente. Em seguida, apresentaremos o algoritmo do ponto proximal para otimização quase convexa, mostraremos a boa definição do algoritmo, analisaremos sua convergência, posteriormente, realizaremos alguns testes em funções reais e utilizaremos o método para encontrarmos a raiz da equação,  $e^x = x^2$ . Finalmente, são feitas as considerações finais.

# Capítulo 1

## Noções Preliminares

Neste capítulo, apresentaremos alguns conceitos e resultados básicos, tais como: noções de sequência de números reais, limite de funções, continuidade, derivadas, funções convexas e funções quase convexas, que são de fundamental importância para o desenvolvimento deste trabalho.

### 1.1 Sequências de números reais

Nesta seção iremos abordar algumas definições e resultados sobre a convergência de seqüências numéricas infinitas. Esta teoria pode ser encontrada em Lima ([12], [13]), Martinet [19] ou Muniz Neto [20].

**Observação 1.** *Consideremos o número 1 como o menor elemento do conjunto dos naturais  $\mathbb{N}$ .*

**Definição 1.** *Uma seqüência de números reais é uma função  $x : \mathbb{N} \rightarrow \mathbb{R}$  que associa a cada número natural  $n$  um número real  $x(n) = x_n$ , onde  $x_n$  é o  $n$ -ésimo termo da seqüência.*

Utiliza-se uma das seguintes notações para representar uma seqüência  $x : \mathbb{N} \rightarrow \mathbb{R}$ :  $(x_1, x_2, \dots, x_n, \dots)$  ou  $(x_n)_{n \in \mathbb{N}}$ , ou simplesmente,  $(x_n)$ .

**Exemplo 1.**  $x_n = 0$ , se  $n$  é par e  $x_n = 1$ , se  $n$  é ímpar, ou seja,  $(x_n) = (1, 0, 1, 0, 1, \dots)$ .

**Exemplo 2.**  $x_n = \frac{1}{n}$ , com  $n \in \mathbb{N}$ .

**Exemplo 3.**  $x_n = n$ , com  $n \in \mathbb{N}$ .

**Observação 2.** Vale ressaltar a diferença entre uma sequência e o conjunto formado pelos seus termos. Essa distinção é importante, pois uma sequência pode possuir infinitos elementos, mesmo que seu conjunto de termos seja finito.

Por exemplo, a sequência  $(x_n) = (1, -1, 1, -1, \dots)$  não é o mesmo que o conjunto  $\{-1, 1\}$ . Ou ainda, as sequências  $(1, 2, 1, 2, 1, 2, \dots)$  e  $(1, 1, 2, 1, 1, 2, \dots)$  são diferentes, no entanto o conjunto de seus termos,  $\{1, 2\}$  é o mesmo.

**Definição 2.** Seja  $(x_n)$  uma sequência. Diz-se que  $(x_n)$  é estritamente crescente se  $x_1 < x_2 < \dots < x_n < \dots$ , ou seja,  $x_n < x_{n+1}, \forall n \in \mathbb{N}$ . Analogamente, se  $x_1 > x_2 > \dots > x_n > \dots$ , ou seja,  $x_n > x_{n+1}, \forall n \in \mathbb{N}$  a sequência  $(x_n)$  é estritamente decrescente. Se  $x_n \leq x_{n+1}$  (respectivamente,  $x_n \geq x_{n+1}, \forall n \in \mathbb{N}$ ), dizemos que a sequência  $(x_n)$  é não decrescente (respectivamente, não crescente).

**Observação 3.** Uma sequência  $(x_n)$  que satisfaz qualquer uma das condições da (Definição 2) é dita monótona.

**Exemplo 4.**  $x_n = n$ , com  $n \in \mathbb{N}$ . É monótona (estritamente crescente)

**Exemplo 5.**  $x_n = \frac{1}{n}$ , com  $n \in \mathbb{N}$ . É monótona (estritamente decrescente).

**Exemplo 6.**  $x_n = (1, 1, 1, 1, \dots)$ . É monótona (não crescente e não decrescente)

**Exemplo 7.**  $x_n = n(-1)^n$ , com  $n \in \mathbb{N}$ . Não é monótona, pois  $x_1 < x_2$  e  $x_2 > x_3$ .

**Definição 3.** Uma sequência  $(x_n)$  diz-se limitada inferiormente (respectivamente superiormente) quando existe  $m \in \mathbb{R}$  tal que,  $\forall n \in \mathbb{N}, x_n \geq m$  (respectivamente  $x_n \leq m$ ).

Diz-se que a sequência  $(x_n)$  é limitada, quando ela é limitada inferiormente e superiormente, ou seja, existe um número real  $r > 0$  tal que  $|x_n| \leq r, \forall n \in \mathbb{N}$ .

**Exemplo 8.**  $x_n = \frac{1}{n}$ , com  $n \in \mathbb{N}$ , é limitada, pois todos os seus termos encontram-se no intervalo fechado  $[0, 1]$ .

**Exemplo 9.** Sejam  $a$  e  $r$  números naturais. Considere a sequência  $(x_n)$  tal que  $x_n = a + (n - 1)r$ , com  $n \geq 1$ .

Note que,  $(x_n)$  é uma Progressão Aritmética de primeiro termo  $a$  e razão  $r$ . Daí, temos:

Se  $r = 0$ , então  $(x_n) = (a, a, a, \dots)$  é constante e, portanto, limitada;

Se  $r < 0$ , então  $(x_n)$  é estritamente decrescente, portanto, limitada superiormente;

Finalmente, se  $r > 0$ , então  $(x_n)$  é estritamente crescente e, portanto, limitada inferiormente.

**Definição 4.** *Uma subsequência de uma sequência  $(x_n)_{n \in \mathbb{N}}$  é a restrição da sequência  $x_n : \mathbb{N} \rightarrow \mathbb{R}$  a um subconjunto infinito  $\mathbb{N}' = \{n_1 < n_2 < \dots < n_i < \dots\} \subset \mathbb{N}$ , isto é, a função  $x_n : \mathbb{N}' \rightarrow \mathbb{R}$ .*

Notação:  $(x_n)_{n \in \mathbb{N}'}$  ou  $(x_{n_k})$ .

Do (Exemplo 9), temos que  $(x_n)$  é uma Progressão Aritmética, de termo inicial  $a$  e razão  $r$ , com  $x_n = a + (n - 1)r$ .

A Progressão Aritmética  $(x_{n_k})_{k \in \mathbb{N}}$  de termo inicial  $a$  e razão  $2r$  é uma subsequência de  $(x_n)$ . De fato, tomando  $n_k = 2k - 1$ , com  $k \in \mathbb{N}$ , temos:

$$x_{n_k} = a + (n_k - 1)r = a + (2k - 2)r = a + (k - 1)(2r).$$

**Definição 5.** *Dizemos que uma sequência  $(x_n)_{n \in \mathbb{N}}$  converge para um número real  $L$ ,  $(x_n \rightarrow L)$ , se dado  $\varepsilon > 0$ , existe  $n_0 \in \mathbb{N}$  tal que:*

$$\forall n > n_0 \Rightarrow |x_n - L| < \varepsilon.$$

Alternativamente, se  $(x_n)$  convergir para  $L$ , diremos que a sequência é convergente e que  $L$  é um limite da sequência, ou seja,  $L = \lim_{n \rightarrow \infty} x_n$ .

Se  $(x_n)_{n \in \mathbb{N}}$  não é convergente, então dizemos que ela é divergente.

**Exemplo 10.** *A sequência cujo termo geral é  $x_n = \frac{n}{n+1}$ , com  $n \in \mathbb{N}$ , converge para 1.*

**Solução.**

Inicialmente, observe que, dado  $\varepsilon > 0$  qualquer, temos:

$$|x_n - 1| = \left| \frac{n}{n+1} - 1 \right| = \frac{1}{n+1} < \varepsilon \Leftrightarrow n > \frac{1}{\varepsilon} - 1.$$

Logo, dado  $\varepsilon > 0$  qualquer, existe  $n_0 \geq \frac{1}{\varepsilon} - 1$ , tal que:

$$n > n_0 \Rightarrow \left| \frac{n}{n+1} - 1 \right| < \varepsilon.$$

Conforme, (Definição 5), segue o resultado.

**Teorema 1.** *Se  $\lim x_n = L_1$  e  $\lim x_n = L_2$ , então  $L_1 = L_2$ .*

*Demonstração.* Suponhamos, por absurdo,  $L_1 \neq L_2$ , onde  $\lim x_n = L_1$  e  $\lim x_n = L_2$ . Tomando  $\varepsilon = \frac{|L_2 - L_1|}{2} > 0$ , temos:

(i) Como  $\lim x_n = L_1$ , então existe  $n_1 \in \mathbb{N}$ , tal que:

$$\forall n > n_1 \Rightarrow |x_n - L_1| < \varepsilon.$$

(ii) Como  $\lim x_n = L_2$ , então existe  $n_2 \in \mathbb{N}$ , tal que:

$$\forall n > n_2 \Rightarrow |x_n - L_2| < \varepsilon.$$

Seja  $n_0 = \max\{n_1, n_2\}$ . Sendo assim, para todo  $n > n_0$ , temos:

$$|L_2 - L_1| = |(L_2 - x_n) + (x_n - L_1)|.$$

Daí, pela desigualdade triangular, segue que:

$$|L_2 - L_1| = |(L_2 - x_n) + (x_n - L_1)| \leq |x_n - L_2| + |x_n - L_1| < \varepsilon + \varepsilon = 2\varepsilon < 2 \cdot \frac{|L_2 - L_1|}{2}.$$

Logo,  $|L_2 - L_1| < |L_2 - L_1|$ , o que é um absurdo. Portanto,  $L_1 = L_2$ . □

**Proposição 1.** *Se  $\lim x_n = L$ , então toda subsequência de  $(x_n)$  converge para  $L$ .*

*Demonstração.* Como  $\lim x_n = L$ , então dado  $\varepsilon > 0$ ,  $\exists n_0 \in \mathbb{N}$  tal que  $\forall n > n_0 \Rightarrow |x_n - L| < \varepsilon$ . Seja  $(x_{n_k})_{k \in \mathbb{N}} = (x_{n_1}, x_{n_2}, \dots)$  uma subsequência qualquer de  $(x_n)$ . Como os índices da subsequência formam um subconjunto infinito, existe entre eles um  $n_j > n_0$ . Então:

$$n_i > n_j \Rightarrow n_i > n_0 \Rightarrow |x_{n_k} - L| < \varepsilon.$$

Logo,  $\lim x_{n_k} = L$ . □

**Observação 4.** *Note que a sequência  $(1, 0, 1, 0, 1, \dots)$  é divergente. Pois, se a considerássemos convergente, então, pela Proposição 1, todas suas subsequências seriam convergentes para um mesmo limite. Porém,  $(1, 1, 1, \dots)$  e  $(0, 0, 0, \dots)$  são subsequências que convergem para 1 e 0, respectivamente.*

**Teorema 2.** *Toda sequência convergente é limitada.*

*Demonstração.* Seja  $(x_n)$  uma sequência que converge para  $L$ . Logo, dado um  $\varepsilon > 0$ , existe  $n_0 \in \mathbb{N}$  tal que:

$$n > n_0 \Rightarrow |x_n - L| < \varepsilon,$$

ou seja,

$$L - \varepsilon < x_n < L + \varepsilon.$$

Logo,  $x_n \in (L - \varepsilon, L + \varepsilon)$ .

Consideremos o conjunto finito  $A = \{x_1, x_2, \dots, x_{n_0}, L - \varepsilon, L + \varepsilon\}$ . Tomando  $a = \min\{x_1, x_2, \dots, x_{n_0}, L - \varepsilon, L + \varepsilon\}$  e  $b = \max\{x_1, x_2, \dots, x_{n_0}, L - \varepsilon, L + \varepsilon\}$ , temos que  $a \leq x_n \leq b$ , para todo  $n \in \mathbb{N}$ , ou seja, todos os termos  $x_n$  da sequência estão contidos no intervalo  $[a, b]$ .

Portanto,  $(x_n)$  é limitada. □

Vale ressaltar que a recíproca do (Teorema 2) não é verdadeira, como mostra a (Observação 4).

**Teorema 3.** *Sejam  $(x_n)_{n \in \mathbb{N}}$ ,  $(y_n)_{n \in \mathbb{N}}$  e  $(z_n)_{n \in \mathbb{N}}$  sequências de números reais.*

i) *Se  $x_n \rightarrow a$  e  $y_n \rightarrow b$ , então  $x_n \pm y_n \rightarrow a \pm b$  e  $x_n \cdot y_n \rightarrow a \cdot b$ .*

ii) *Se  $x_n \rightarrow 0$  e  $(y_n)_{n \in \mathbb{N}}$  é limitada, então  $x_n \cdot y_n \rightarrow 0$ .*

iii) (Teorema do confronto) *Sejam  $(x_n)_{n \in \mathbb{N}}$ ,  $(y_n)_{n \in \mathbb{N}}$  e  $(z_n)_{n \in \mathbb{N}}$  sequências tais que  $x_n \leq y_n \leq z_n$ ,  $\forall n \in \mathbb{N}$ . Se  $x_n, z_n \rightarrow L$ , para algum  $L \in \mathbb{R}$ , então  $y_n \rightarrow L$ .*

*Demonstração.* i) Parte 1 - Provemos, inicialmente, que  $x_n + y_n \rightarrow a + b$ .

De fato, dado  $\varepsilon > 0$ , existem  $n_1, n_2 \in \mathbb{N}$  tais que:

$$n > n_1 \Rightarrow |x_n - a| < \frac{\varepsilon}{2} \text{ e } n > n_2 \Rightarrow |y_n - b| < \frac{\varepsilon}{2}.$$

Logo, tomando  $n > \max\{n_1, n_2\}$ , temos:

$$|(x_n + y_n) - (a + b)| \leq |x_n - a| + |y_n - b| < \frac{\varepsilon}{2} + \frac{\varepsilon}{2} = \varepsilon.$$

De modo análogo, segue que  $x_n - y_n \rightarrow a - b$ .

Parte 2 - Como  $y_n \rightarrow b$ , segue que  $(y_n)$  é limitada, assim:

Seja  $L > 0$ , tal que  $|y_n| < L, \forall n \in \mathbb{N}$ . Além disso, temos que:  $x_n \rightarrow a$  e  $y_n \rightarrow b$ .

Logo, dado  $\varepsilon > 0$ , tome  $n_0 \in \mathbb{N}$  tal que:

$$n > n_0 \Rightarrow |x_n - a| < \frac{\varepsilon}{2 \cdot L} \text{ e } |y_n - b| < \frac{\varepsilon}{2 \cdot |a| + 1}.$$

Daí,

$$\begin{aligned} |x_n y_n - ab| &= |x_n y_n - a y_n + a y_n - ab| \\ &\leq |x_n - a| \cdot |y_n| + |a| \cdot |y_n - b| \\ &< \frac{\varepsilon}{2 \cdot L} \cdot L + |a| \cdot \frac{\varepsilon}{2 \cdot |a| + 1} \\ &< \frac{\varepsilon}{2} + \frac{|a| \cdot \varepsilon}{2 \cdot |a|} < \frac{\varepsilon}{2} + \frac{\varepsilon}{2} = \varepsilon. \end{aligned}$$

Portanto,  $x_n y_n \rightarrow ab$ .

ii) Como  $(y_n)_{n \in \mathbb{N}}$  é limitada, temos que existe  $M > 0$  tal que  $|y_n| < M, \forall n \in \mathbb{N}$ . Além disso,  $x_n \rightarrow 0$ , logo, dado  $\varepsilon > 0$ , tomemos  $n_0 \in \mathbb{N} / n > n_0 \Rightarrow |x_n| < \frac{\varepsilon}{M}$ .

Daí,

$$n > n_0 \Rightarrow |x_n y_n - 0| = |x_n| \cdot |y_n| < \frac{\varepsilon}{M} \cdot M = \varepsilon.$$

Portanto,  $x_n y_n \rightarrow 0$ .

iii) Dado  $\varepsilon > 0$ , existem  $n_1, n_2 \in \mathbb{N}$  tais que:

$n > n_1 \Rightarrow |x_n - L| < \frac{\varepsilon}{2}$  e  $n > n_2 \Rightarrow |z_n - L| < \frac{\varepsilon}{2}$ , ou seja,  $L - \varepsilon < x_n < L + \varepsilon$  e  $L - \varepsilon < z_n < L + \varepsilon$ .

Seja  $n_0 = \max\{n_1, n_2\}$ . Então,  $n > n_0 \Rightarrow L - \varepsilon < x_n \leq y_n \leq z_n < L + \varepsilon$ , isso implica que,  $y_n \in (L - \varepsilon, L + \varepsilon)$ . Logo,  $y_n \rightarrow L$ .

□

**Teorema 4.** *Toda sequência monótona e limitada é convergente.*

*Demonstração.* Suponhamos que  $(x_n)_{n \in \mathbb{N}}$  é uma sequência monótona, digamos não decrescente (os demais casos são análogos), ou seja,

$$x_1 \leq x_2 \leq \dots \leq x_n \leq \dots$$

Além disso,  $(x_n)$  é limitada superiormente, isto é, seu conjunto de termos possui supremo,  $L$ . Afirmemos que  $L = \lim x_n$ . Com efeito, dado um  $\varepsilon > 0$  qualquer, temos que  $L - \varepsilon < L$ , logo o número  $L - \varepsilon$  não é cota superior do conjunto dos termos de  $x_n$ . Daí, existe algum  $n_0 \in \mathbb{N}$  tal que  $L - \varepsilon < x_{n_0}$ , como a sequência  $(x_n)$  é monótona, temos que:

$$n > n_0 \Rightarrow x_{n_0} \leq x_n$$

e, portanto,

$$L - \varepsilon < x_n.$$

Como  $x_n \leq L, \forall n$ , vemos que:

$$n < n_0 \Rightarrow L - \varepsilon < x_n < L + \varepsilon.$$

Portanto,  $\lim x_n = L$ . □

**Teorema 5.** (Teorema de Bolzano-Weierstrass). *Toda sequência limitada de números reais possui uma subsequência convergente.*

*Demonstração.* Seja  $(x_n)_{n \in \mathbb{N}}$  uma sequência limitada. Considere o seguinte conjunto:  $B = \{k \in \mathbb{N}; n > k \Rightarrow x_k > x_n\}$ .

Existem duas possibilidades para o conjunto B. A saber ou ele é finito ou ele é infinito.

Se B for infinito, escrevamos  $B = \{k_1, k_2, k_3, \dots, k_i, k_j, \dots\}$ , onde  $k_1 < k_2 < \dots < k_i < k_j < \dots$ . Assim, se  $i < j$  então  $k_i < k_j$  e, como  $k_i \in B$ , obtemos que  $x_{k_i} > x_{k_j}$ . Logo,  $(x_{k_n})_{n \in \mathbb{N}}$  é uma subsequência decrescente, ou seja, monótona. Sendo ela limitada, pelo Teorema anterior concluímos que ela é convergente.

Se B for finito, seja  $m = \max\{B\}$  e tome  $k_1 = m + 1$ , onde  $k_1 \notin B$ . Assim, como  $k_1 \notin B$  então existe  $k_2 \notin B$ , com  $k_2 > k_1$  tal que  $x_{k_1} \leq x_{k_2}$ . Como  $k_2 \notin B$ , existe  $k_3 \notin B$ , com  $k_3 > k_2$  tal que  $x_{k_2} \leq x_{k_3}$ . Repetindo esse processo sucessivamente, temos:

$$x_{k_1} \leq x_{k_2} \leq \dots \leq x_{k_n} \leq \dots$$

Definimos assim uma subsequência  $(x_{k_n})_{n \in \mathbb{N}}$  não decrescente (monótona). Sendo  $(x_{k_n})$  limitada, segue, pelo Teorema anterior, que esta subsequência é convergente. □

**Proposição 2.** *Se uma sequência monótona  $(x_n)_{n \in \mathbb{N}}$  tem uma subsequência convergente, então ela própria é convergente.*

*Demonstração.* Sejam  $(x_n)_{n \in \mathbb{N}}$  uma sequência monótona não decrescente (os demais casos são análogos) e  $(x_{n_k})_{k \in \mathbb{N}}$  uma subsequência convergente de  $(x_n)$ .

Assim, pelo (Teorema 2), a subsequência  $(x_{n_k})_{k \in \mathbb{N}}$  é limitada, logo existe  $M > 0$  tal que  $x_{n_k} < M, \forall k \in \mathbb{N}$ . Pela Definição de subsequência, temos que para todo  $n \in \mathbb{N}$ , existe um  $k \in \mathbb{N}$  tal que  $n_k > n$ . Como  $(x_n)$  é uma sequência monótona não decrescente, temos:

$$x_n \leq x_{n_k} < M.$$

Logo, concluímos que  $(x_n)$  é limitada superiormente por M. Daí, pelo (Teorema 4), temos que  $(x_n)$  é convergente. □

**Corolário 1.** *Se uma subsequência monótona  $(x_{n_k})_{k \in \mathbb{N}}$  converge para um número real  $p$ , a sequência  $(x_n)$  também converge para o número real  $p$ .*

*Demonstração.* Segue imediato das (Proposições 1 e 2). □

## 1.2 Algumas Noções de Topologia

Nesta seção, abordaremos alguns conceitos topológicos elementares, visando estabelecer a base adequada para o melhor desenvolvimento deste trabalho. Os resultados apresentados podem ser encontrados em Lima ([12] e [13]).

**Definição 6.** *Um número  $a \in \mathbb{R}$ , diz-se um ponto de acumulação do conjunto  $D \subset \mathbb{R}$  quando toda vizinhança de  $a$  contém algum ponto de  $D$  diferente do próprio  $a$ , ou seja, para todo real  $\varepsilon > 0$  tem-se  $(a - \varepsilon, a + \varepsilon) \cap (D - \{a\}) \neq \emptyset$ .*

**Exemplo 11.** *É fácil ver que 0 é ponto de acumulação do intervalo  $]0, 1[$ .*

**Observação 5.** *Indica-se por  $D'$  o conjunto dos pontos de acumulação de  $D$ .*

**Teorema 6.** *Dados  $D \subset \mathbb{R}$  e  $a \in \mathbb{R}$ , as afirmações abaixo são equivalentes:*

- (i)  $a$  é um ponto de acumulação de  $D$ ;
- (ii)  $a$  é o limite de uma sequência de pontos  $x_n \in D - \{a\}$ ;
- (iii) Todo intervalo aberto de centro  $a$  contém uma infinidade de pontos de  $D$ .

*Demonstração.* (i)  $\Rightarrow$  (ii) Como  $a$  é ponto de acumulação de  $D$ , então para todo natural  $n$  podemos achar um ponto  $x_n \in D, x_n \neq a$ , na vizinhança  $\left(a - \frac{1}{n}, a + \frac{1}{n}\right)$ . Portanto,  $\lim x_n = a$ .

(ii)  $\Rightarrow$  (iii) Supondo (ii), então para qualquer  $a \in \mathbb{N}$ , o conjunto  $\{x_n; n > n_0\}$  é infinito, pois caso contrário existiria um termo  $x_{n_1}$  que se repetiria infinitas vezes, onde teríamos uma sequência constante com  $\lim x_{n_1} \neq a$ . O que entra em contradição com a Proposição 1.

(iii)  $\Rightarrow$  (i) Segue imediato da definição de ponto de acumulação. □

**Exemplo 12.** *Seja o conjunto  $A = \{1, \frac{1}{2}, \frac{1}{3}, \frac{1}{4}, \frac{1}{5}, \dots\}$ , mostre que zero é ponto de acumulação de  $A$ .*

De fato, seja a sequência  $x_n = \frac{1}{2n}$ ,  $\forall n \in \mathbb{N}$ , note que os elementos de  $x_n$  encontram-se contidos no conjunto  $A$ . Além disso,  $x_n$  é uma sequência que converge para zero, pois,

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{2n} = 0.$$

Logo, pelo Teorema 6, zero é ponto de acumulação do conjunto  $A$ .

**Definição 7.** Um conjunto  $X \subset \mathbb{R}$  é limitado quando existe um número real  $c > 0$  tal que  $a \in [-c, c]$  para todo  $a$  em  $X$ .

**Teorema 7.** Todo conjunto infinito limitado de números reais admite ao menos um ponto de acumulação.

*Demonstração.* Seja  $A \subset \mathbb{R}$  um conjunto infinito limitado.  $A$  possui um subconjunto enumerável,  $\{a_1, a_2, \dots, a_n, \dots\}$  (ver p. 48 de Lima [12]). Fixando esta enumeração, temos uma sequência  $(a_n)$ , onde seus termos são dois a dois distintos, pertencentes a  $A$ , logo,  $(a_n)$  é uma sequência limitada, a qual, pelo Teorema de Bolzano-Weierstrass, possui uma subsequência  $(a_{n_k})$  convergente.

Seja  $\lim a_{n_k} = a$ . Como os termos de  $a_{n_k}$  são todos distintos, no máximo um deles pode ser igual a  $a$ . Descartando-o, caso exista, temos  $a$  como limite de uma sequência de pontos  $a_{n_k} \in A - \{a\}$ . Logo, da (Definição 6),  $a$  é um ponto de acumulação de  $A$ .  $\square$

## 1.3 Limite, Continuidade e Derivada de Funções Reais

Os principais resultados aqui obtidos podem ser encontrados em Lima [13], Guidorizzi [14], Izmailov [16], Muniz Neto [20], Neto Antar et. al. [22] ou Rockafallar [25].

**Definição 8.** Seja  $D \subset \mathbb{R}$ ,  $f : D \rightarrow \mathbb{R}$  uma função real e  $x_0 \in D'$  um ponto de acumulação do conjunto  $D$ . Diz-se que a função  $f$  tem limite  $L$  quando  $x$  tende a  $x_0$ , e escreve-se

$$\lim_{x \rightarrow x_0} f(x) = L, \text{ quando, para qualquer } \varepsilon > 0 \text{ arbitrário, é possível encontrar } \delta > 0 \text{ tal que:}$$

$$x \in D, 0 < |x - x_0| < \delta \Rightarrow |f(x) - L| < \varepsilon.$$

**Exemplo 13.** Seja  $f : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$  dada por  $f(x) = 2x - 5$ . Provemos que  $\lim_{x \rightarrow 4} f(x) = 3$ .

**Solução.**

Inicialmente, note que,  $|(2x - 5) - 3| = |2 \cdot (x - 4)| < \varepsilon \Rightarrow |x - 4| < \frac{\varepsilon}{2}$ . Daí, dado  $\varepsilon > 0$ , tome  $\delta = \frac{\varepsilon}{2}$ . Logo, se  $0 < |x - 4| < \delta$ . Então, temos:  $|f(x) - 3| = |(2x - 5) - 3| = |2x - 8| = 2|x - 4| < 2\delta = \varepsilon$ , isto é,  $|f(x) - 3| < \varepsilon$ .

Portanto,  $\lim_{x \rightarrow 4} f(x) = 3$ .

**Teorema 8.** *Sejam  $f, g : D \subset \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$  duas funções dadas e  $x_0 \in \mathbb{D}'$ . Se  $\lim_{x \rightarrow x_0} f(x) = L_1$  e  $\lim_{x \rightarrow x_0} g(x) = L_2$ , então  $\lim_{x \rightarrow x_0} (f + g)(x) = L_1 + L_2$  e  $\lim_{x \rightarrow x_0} (f \cdot g)(x) = L_1 \cdot L_2$ .*

*Demonstração.* i) Como  $\lim_{x \rightarrow x_0} f(x) = L_1$  e  $\lim_{x \rightarrow x_0} g(x) = L_2$  temos que, para todo  $\varepsilon > 0$  arbitrário, existem  $\delta_1 > 0$  e  $\delta_2 > 0$  tais que:

$$x \in D, 0 < |x - x_0| < \delta_1 \Rightarrow |f(x) - L_1| < \frac{\varepsilon}{2}$$

e

$$x \in D, 0 < |x - x_0| < \delta_2 \Rightarrow |g(x) - L_2| < \frac{\varepsilon}{2}.$$

Tomando  $\delta = \min\{\delta_1, \delta_2\}$ , temos que se  $0 < |x - x_0| < \delta$ , então:

$$|(f(x) + g(x)) - (L_1 + L_2)| = |(f(x) - L_1) + (g(x) - L_2)|,$$

pela desigualdade triangular, segue que:

$$|(f(x) + g(x)) - (L_1 + L_2)| = |(f(x) - L_1) + (g(x) - L_2)| \leq |f(x) - L_1| + |g(x) - L_2| < \frac{\varepsilon}{2} + \frac{\varepsilon}{2} = \varepsilon.$$

Portanto,  $\lim_{x \rightarrow x_0} (f + g)(x) = L_1 + L_2$ .

ii) Ver p. 203 de Muniz Neto [20]. □

**Definição 9.** *Dizemos que  $\lim_{x \rightarrow \infty} f(x) = \infty$ , se dado  $N > 0$ , existe um real positivo  $M$  tal que se  $x > M$ , então  $f(x) > N$ . Além disso, dizemos que  $\lim_{x \rightarrow -\infty} f(x) = \infty$ , se dado  $N > 0$ , existe um real positivo  $M$  tal que se  $x < -M$ , então  $f(x) > N$ .*

**Exemplo 14.** *Mostre que  $\lim_{x \rightarrow \infty} x^3 = \infty$ .*

**Solução.**

Dado um número real  $M > 0$ , tome  $N = \sqrt[3]{M} > 0$ , logo,  $x > \sqrt[3]{M} \Rightarrow x^3 > M$ , então  $\lim_{x \rightarrow +\infty} x^3 = +\infty$ .

**Definição 10.** *Sejam  $f : D \rightarrow \mathbb{R}$ . A função  $f$  é contínua em  $x_0$  se:*

$$\forall \varepsilon > 0, \exists \delta > 0; |x - x_0| < \delta \Rightarrow |f(x) - f(x_0)| < \varepsilon.$$

**Definição 11.** Diz-se que uma função  $f : D \rightarrow \mathbb{R}$  é contínua em um conjunto  $D$ , se  $f$  é contínua em todos pontos de  $D$ .

**Teorema 9.** Sejam  $f : D \rightarrow \mathbb{R}$  e  $x_0 \in D \cap D'$ . Então  $f$  é contínua em  $x_0$  se, e somente se,  $\lim_{x \rightarrow x_0} f(x) = f(x_0)$ .

*Demonstração.* Ver p. 223 de Lima [12]. □

**Exemplo 15.** Seja  $f : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ ,  $f(x) = ax + b$ , com  $a, b \in \mathbb{R}$  e  $a \neq 0$ . Prove que  $f$  é contínua em  $\mathbb{R}$ .

**Solução.**

Inicialmente, note que:

$$|(ax + b) - (ax_0 + b)| = |a(x - x_0)| = |a||x - x_0| < \varepsilon \Rightarrow |x - x_0| < \frac{\varepsilon}{|a|}.$$

Daí, dado  $\varepsilon > 0$ , tome  $\delta = \frac{\varepsilon}{|a|}$ . Logo, se  $0 < |x - x_0| < \delta$ , então, temos:  $|f(x) - f(x_0)| = |(ax + b) - (ax_0 + b)| = |a||x - x_0| < |a|\delta = |a|\frac{\varepsilon}{|a|} = \varepsilon$ , isto é,  $|f(x) - f(x_0)| < \varepsilon$ .

Portanto,  $\lim_{x \rightarrow x_0} f(x) = f(x_0)$ , ou seja,  $f$  é contínua em todo  $x_0 \in \mathbb{R}$ .

**Proposição 3.** Se  $f, g : D \rightarrow \mathbb{R}$  são funções contínuas no ponto  $x_0 \in D$ , então são contínuas as funções  $f + g$  e  $f \cdot g : D \rightarrow \mathbb{R}$  no ponto  $x_0$ .

*Demonstração.* Ver p. 144 de Muniz Neto [20]. □

**Teorema 10.** (Teorema de Weierstrass). Seja  $f : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}$  uma função contínua definida no intervalo fechado  $[a, b]$  e limitada. Então, existem números  $c$  e  $d$  em  $[a, b]$ , tais que,  $f(c) \leq f(x) \leq f(d)$ , para todo  $x \in [a, b]$ .

*Demonstração.* Ver p. 82 de Lima [13]. □

**Definição 12.** Seja  $f : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$  uma função contínua, diz-se que  $f$  é coerciva se

$$\lim_{x \rightarrow +\infty} f(x) = \lim_{x \rightarrow -\infty} f(x) = +\infty.$$

**Exemplo 16.**  $f(x) = 2x^4$

**Exemplo 17.**  $f(x) = \frac{e^x + e^{-x}}{2} = \cosh(x)$ .

**Definição 13.** *Sejam  $f : D \rightarrow \mathbb{R}$  e  $a \in D \cap D'$ . A derivada de  $f$  no ponto  $a$ , denotada por  $f'(a)$ , é dado por:*

$$f'(a) = \lim_{x \rightarrow a} \frac{f(x) - f(a)}{x - a} = \lim_{h \rightarrow 0} \frac{f(a + h) - f(a)}{h},$$

*se este limite existir e for finito.*

*Se em algum ponto  $x$  de  $D$  este limite não existir ou for infinito, diz-se que a função não é derivável em  $x$ .*

**Observação 6.** *Se existir a derivada  $f'(x)$  em todo os pontos  $x \in D \cap D'$ , diz-se que a função  $f : D \rightarrow \mathbb{R}$  é derivável no conjunto  $D$ .*

**Teorema 11.** *Sejam  $f : D \rightarrow \mathbb{R}$  e  $a \in D \cap D'$ . Se existe  $f'(a)$  então  $f$  é contínua no ponto  $a$ .*

*Demonstração.* Suponha que exista  $f'(a)$ , logo:

$$f'(a) = \lim_{x \rightarrow a} \frac{f(x) - f(a)}{x - a} = \lim_{h \rightarrow 0} \frac{f(a + h) - f(a)}{h},$$

Agora,

$$\begin{aligned} \lim_{x \rightarrow a} f(x) &= \lim_{x \rightarrow a} [f(x) - f(a) + f(a)] \\ &= \lim_{x \rightarrow a} \left[ \frac{f(x) - f(a)}{x - a} \cdot (x - a) + f(a) \right] \\ &= \left[ \lim_{x \rightarrow a} \frac{f(x) - f(a)}{x - a} \right] \cdot \lim_{x \rightarrow a} (x - a) + f(a) \\ &= f'(a) \cdot 0 + f(a) = f(a). \end{aligned}$$

Portanto, de acordo com Teorema 9, segue o resultado. □

**Definição 14.** *Seja  $f : D \rightarrow \mathbb{R}$  e  $x_0 \in D$ . Dizemos que  $x_0$  é ponto de mínimo local de  $f$  em  $D$ , se existe  $\varepsilon > 0$  tal que  $f(x_0) \leq f(x)$ , para todo  $x \in (x_0 - \varepsilon, x_0 + \varepsilon) \cap D$ . (De modo análogo define-se máximo local).*

**Definição 15.** *Quando  $x_0 \in D$  é tal que  $f(x_0) \leq f(x), \forall x \in D$ , diz-se que  $x_0$  é ponto de mínimo global para a função  $f : D \rightarrow \mathbb{R}$ . (De maneira análoga define-se ponto de máximo global).*

**Definição 16.** *Se  $D \subset \mathbb{R}$  é um intervalo aberto e  $f : D \rightarrow \mathbb{R}$  uma função derivável. Dizemos que  $x_0 \in D$  é um ponto crítico de  $f$  se,  $f'(x_0) = 0$ .*

**Exemplo 18.** A função  $f : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ , definida por  $f(x) = x^2$ , possui ponto crítico em  $x_0 = 0$ , pois  $f'(x_0) = 2x_0 \Rightarrow f'(0) = 0$ .

**Observação 7.** Embora se possa trabalhar com mínimos e máximos, ao longo deste trabalho só trabalharemos com mínimos, pois achar o máximo de uma função  $f$  é equivalente a achar o mínimo da função  $-f$ .

**Observação 8.** Os pontos de máximos e mínimos locais de uma função são pontos críticos, mas existem pontos críticos que não são pontos de máximos ou mínimos locais.

**Exemplo 19.** Seja  $f : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ , definida por  $f(x) = x^3$ .

Note que  $f'(x) = 3x^2$ . Assim, para  $x = 0$  temos que  $f'(0) = 0$ . Logo,  $x = 0$  é um ponto crítico de  $f$ , porém não é ponto de máximo nem mínimo local de  $f$ .

**Teorema 12.** Seja  $f : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}$  uma função contínua e derivável em  $(a, b)$ . Se  $f$  assume seu valor mínimo local em  $x_0 \in (a, b)$ , então  $f'(x_0) = 0$ .

*Demonstração.* Como  $f : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}$  é derivável em  $x_0 \in (a, b)$ , temos:

$$f'(x_0) = \lim_{x \rightarrow x_0} \frac{f(x) - f(x_0)}{x - x_0}.$$

Suponha que  $f$  assuma seu valor mínimo local em  $x_0 \in (a, b)$ , segue que  $f(x_0) \leq f(x) \Leftrightarrow f(x) - f(x_0) \geq 0$ , para todo  $x \in (a, b)$ .

Por outro lado,

i) se  $x < x_0$ , temos que  $x - x_0 < 0$ . Daí  $\frac{f(x) - f(x_0)}{x - x_0} \leq 0$ , para  $x_0 \in (a, b)$ . Passando o limite quando  $x$  tende a  $x_{0-}$ , segue:

$$\lim_{x \rightarrow x_{0-}} \frac{f(x) - f(x_0)}{x - x_0} \leq 0. \tag{1.1}$$

ii) se  $x > x_0$ , temos que  $x - x_0 > 0$ . Daí:  $\frac{f(x) - f(x_0)}{x - x_0} \geq 0$  para  $x_0 \in (a, b)$ . Passando o limite quando  $x$  tende a  $x_{0+}$ , segue:

$$\lim_{x \rightarrow x_{0+}} \frac{f(x) - f(x_0)}{x - x_0} \geq 0. \tag{1.2}$$

De (1.1) e (1.2) implica que:

$$\lim_{x \rightarrow x_0} \frac{f(x) - f(x_0)}{x - x_0} = 0.$$

Portanto,  $f'(x_0) = 0$ . □

**Teorema 13.** (Teorema de Rolle). *Seja  $f : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}$  uma função contínua em  $[a, b]$  e derivável em  $(a, b)$ , com  $f(a) = f(b)$ . Então, existe  $c \in (a, b)$  tal que  $f'(c) = 0$ .*

*Demonstração.* i) Se  $f$  é uma função constante para todo  $x \in [a, b]$ , então  $f'(x) = 0$  no interior do intervalo. Logo,  $c$  pode ser qualquer ponto de  $(a, b)$ .

ii) Suponha que  $f$  não é uma função constante no intervalo  $[a, b]$ . Como  $f$  é contínua no intervalo fechado, então, pelo Teorema de Weierstrass, existem  $x_1$  e  $x_2 \in [a, b]$ , tais que  $f(x_1)$  e  $f(x_2)$  são, respectivamente, os valores máximos e mínimos de  $f$  em  $[a, b]$ . Como  $f(x_1) \neq f(x_2)$ , uma vez que  $f$  não é constante, segue que  $x_1$  ou  $x_2 \in (a, b)$ .

Logo,  $f'(x_1) = 0$  ou  $f'(x_2) = 0$ .

Portanto, existe um ponto  $c \in (a, b)$  tal que  $f'(c) = 0$ . □

**Teorema 14.** (Teorema do Valor Médio). *Seja  $f : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}$  uma função contínua  $[a, b]$  e derivável em  $(a, b)$ . Então, existe  $c \in (a, b)$  tal que:*

$$f'(c) = \frac{f(b) - f(a)}{b - a}.$$

*Demonstração.* Seja  $g : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}$  uma função dada por:

$$g(x) = f(x) - \frac{f(b) - f(a)}{b - a} \cdot (x - a).$$

Note que  $g$  é uma função contínua no intervalo  $[a, b]$  e derivável em  $(a, b)$ , pois  $f(x)$  e  $h(x) = (x - a)$  são contínuas e deriváveis. Além disso,

$$g(a) = f(a) - \frac{f(b) - f(a)}{b - a} \cdot (a - a) = f(a)$$

e

$$g(b) = f(b) - \frac{f(b) - f(a)}{b - a} \cdot (b - a) = f(a).$$

Então, como  $g(a) = g(b)$ , pelo Teorema de Rolle, existe  $c \in (a, b)$  tal que  $g'(c) = 0$ .

Logo,

$$g'(c) = f'(c) - \frac{f(b) - f(a)}{b - a} \Rightarrow f'(c) - \frac{f(b) - f(a)}{b - a} = 0 \Rightarrow f'(c) = \frac{f(b) - f(a)}{b - a}.$$

□

**Corolário 2.** *Seja  $f : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}$  uma função contínua e duas vezes derivável em  $(a, b)$  então:*

*i)  $f'$  é não-decrescente em  $[a, b]$  se, e somente se,  $f''(x) \geq 0$  para todo  $x$  em  $(a, b)$ .*

*Além disso, se  $f''(x) > 0$  para todo  $x \in (a, b)$  então  $f'$  é crescente em  $[a, b]$ .*

ii)  $f'$  é não-crescente em  $[a, b]$  se, e somente se,  $f''(x) \leq 0$  para todo  $x$  em  $(a, b)$ . Além disso, se  $f''(x) < 0$  para todo  $x \in (a, b)$  então  $f'$  é decrescente em  $[a, b]$ .

**Proposição 4.** *Seja  $f$  uma função contínua e duas vezes derivável em  $\mathbb{R}$ . Se  $f'' > 0$  para todo  $x$  em  $\mathbb{R}$ , então  $f(x) > f(x_0) + f'(x_0)(x - x_0)$ ,  $\forall x \neq x_0$ .*

*Demonstração.* Mostraremos que dado  $x_0 \in \mathbb{R}$  qualquer, a imagem  $f(x)$  está acima da reta tangente passando pelo ponto  $(x_0, f(x_0))$  para todo  $x \in \mathbb{R}$ , com  $x \neq x_0$ .

Suponhamos que  $x > x_0$ , pelo Teorema do Valor Médio, no intervalo  $[x_0, x]$ , temos que existe  $c \in (x_0, x)$  tal que:

$$f'(c) = \frac{f(x) - f(x_0)}{x - x_0} \Rightarrow f'(c)(x - x_0) = f(x) - f(x_0). \quad (1.3)$$

Por outro lado, como  $f'' > 0$  para todo  $x \in \mathbb{R}$  temos conforme parte (i) do Corolário 2, que  $f'$  é uma função crescente e, portanto,

$$f'(x_0) < f'(c). \quad (1.4)$$

Agora, multiplicando a desigualdade (1.4) por  $x - x_0 > 0$ , temos que:

$$f'(c)(x - x_0) > f'(x_0)(x - x_0) \Rightarrow f(x) + f'(c)(x - x_0) > f(x_0) + f'(x_0)(x - x_0).$$

Substituindo (1.3) na desigualdade acima, segue que:

$$f(x) > f(x_0) + f'(x_0)(x - x_0).$$

Logo, sendo  $x < x_0$  temos que existe  $c \in (x, x_0)$  tal que  $f'(c)(x - x_0) = f(x) - f(x_0)$  e  $f'(c) < f'(x_0)$ , uma vez que  $f'$  é crescente. Multiplicando esta última desigualdade por  $x - x_0 < 0$ , temos:

$$f'(c)(x - x_0) > f'(x_0)(x - x_0) \Rightarrow f(x) - f(x_0) > f'(x_0)(x - x_0) \Rightarrow f(x) > f(x_0) + f'(x_0)(x - x_0).$$

Portanto,  $f(x) > f(x_0) + f'(x_0)(x - x_0)$ ,  $\forall x \neq x_0$ . □

**Exemplo 20.** *Seja  $f(x) = ax^2 + bx + c$ , com  $a \in \mathbb{R}_+^*$  e  $b, c \in \mathbb{R}$ . Mostre que se  $f''(x) > 0, \forall x \in \mathbb{R}$ , então  $f(x) > f(x_0) + f'(x_0) \cdot (x - x_0)$ ,  $\forall x \neq x_0$ .*

**Solução.**

Seja  $g(x) = f(x) - f(x_0) - f'(x_0)(x - x_0)$ , sendo  $x_0 \in \mathbb{R}$  qualquer. Note que  $f$  é contínua e duas vezes derivável, a saber  $f'(x) = 2ax + b$  e  $f''(x) = 2a > 0$ .

Além disso,

$$\begin{aligned}
 g(x) &= f(x) - f(x_0) - f'(x_0)(x - x_0) \\
 &= (ax^2 + bx + c) - (ax_0^2 + bx_0 + c) - (2ax_0 + b)(x - x_0) \\
 &= ax^2 - 2ax_0x + ax_0^2 \\
 &= a(x - x_0)^2.
 \end{aligned}$$

Logo,  $g(x) > 0$  para todo  $x \neq x_0$ . Portanto,  $f(x) > f(x_0) + f'(x_0)(x - x_0)$ .

**Proposição 5.** *Seja  $f : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$  uma função contínua. Se  $f$  é coerciva, então  $f$  possui um mínimo global.*

*Demonstração.* Como  $f$  é coerciva, temos que:

$$\lim_{x \rightarrow +\infty} f(x) = \lim_{x \rightarrow -\infty} f(x) = +\infty.$$

Assim, dado um número real  $a > 0$ , é possível encontrarmos um real positivo  $b$  tal que  $a \in [-b, b]$  e para todo  $|x| > b$  tem-se  $f(x) > f(a)$ .

Como  $f$  é contínua em  $[-b, b]$ , segue, pelo (Teorema 10), que existe  $x_0 \in [-b, b]$  tal que  $f(x_0) \leq f(x)$ ,  $\forall x \in [-b, b]$ . E como para todo  $|x| > b$  tem-se  $f(x) > f(a)$ , segue que  $f(x_0) \leq f(a) < f(x)$ ,  $\forall x \in \mathbb{R}$ . Portanto,  $x_0$  é mínimo global de  $f$ .  $\square$

## 1.4 Conjuntos Convexos e Funções Convexas

Nesta seção faremos um breve estudo sobre conjuntos convexos e funções convexas. As definições e resultados utilizados nesta seção podem ser encontrados em Amaral [1], Amorin [2], Chaves [10], Lima [13], Izmailov [16] ou Souza e Diniz-Ehrhardt [27].

**Definição 17.** (Conjunto Convexo) *Um conjunto  $D \subset \mathbb{R}$  é dito convexo se, dados dois pontos  $a$  e  $b \in D$ , o segmento de reta que os une está inteiramente contido no conjunto  $D$ .*

**Observação 9.** *Neste caso, todo conjunto convexo em  $\mathbb{R}$  será um intervalo. Além disso, o conjunto vazio e os conjuntos com um único ponto serão trivialmente convexas.*

**Definição 18.** (Função Convexa) *Seja  $f : I \subset \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ . Diz-se que  $f$  é convexa em  $I$ , se para todo  $t \in [0, 1]$ , vale:*

$$f(ta + (1 - t)b) \leq tf(a) + (1 - t)f(b), \forall a, b \in I.$$

$E$ ,  $f$  é dita *estritamente convexa* se a desigualdade acima é estrita, ou seja, para  $\mathbf{a} \neq \mathbf{b}$ :  $f(t\mathbf{a} + (1-t)\mathbf{b}) < tf(\mathbf{a}) + (1-t)f(\mathbf{b})$ , com  $0 < t < 1$ . (Para mais informações ver Amorim [2]).

Geometricamente, isso significa que dados dois pontos quaisquer,  $\mathbf{a} < \mathbf{b}$ , com  $\mathbf{a}, \mathbf{b} \in I$ , o gráfico de  $f$  no intervalo  $[\mathbf{a}, \mathbf{b}]$  fica sempre abaixo da corda de  $A$  para  $B$ . (Ver figura 1.1).

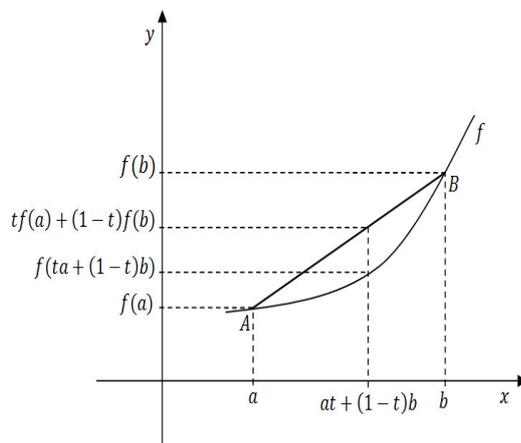


Figura 1.1: Função Convexa.

Apresentaremos agora alguns exemplos de funções convexas:

**Exemplo 21.**  $f : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ , definida por  $f(x) = |x + 1|$ .

Sejam  $\mathbf{a}, \mathbf{b} \in \mathbb{R}$  e  $t \in [0, 1]$ . Pela desigualdade triangular, temos:

$$\begin{aligned} f(t\mathbf{a} + (1-t)\mathbf{b}) &= |t\mathbf{a} + (1-t)\mathbf{b} + 1| \\ &= |t\mathbf{a} + (1-t)\mathbf{b} + t - t + 1| \\ &= |t(\mathbf{a} + 1) + (1-t)(\mathbf{b} + 1)| \\ &\leq |t(\mathbf{a} + 1)| + |(1-t)(\mathbf{b} + 1)| \\ &\leq |t||\mathbf{a} + 1| + |(1-t)||\mathbf{b} + 1| \\ &\leq tf(\mathbf{a}) + (1-t)f(\mathbf{b}), \end{aligned}$$

visto que  $t$  e  $(1-t)$  são positivos. Logo,  $f(t\mathbf{a} + (1-t)\mathbf{b}) \leq tf(\mathbf{a}) + (1-t)f(\mathbf{b})$  e, portanto,  $f$  é convexa.

**Exemplo 22.**  $f : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ , definida por  $f(x) = x^2$ .

Sejam  $a, b \in \mathbb{R}$  e  $t \in [0, 1]$ , devemos verificar se vale:

$$f(ta + (1-t)b) \leq tf(a) + (1-t)f(b) \Rightarrow (ta + (1-t)b)^2 \leq ta^2 + (1-t)b^2.$$

Verificando, temos:

$$\begin{aligned} ta^2 + (1-t) \cdot b^2 - [ta + (1-t) \cdot b]^2 &\geq 0 \\ ta^2 + (1-t) \cdot b^2 - t^2a^2 - 2t(1-t) \cdot ab - (1-t)^2 \cdot b^2 &\geq 0 \\ (t-t^2)a^2 - 2(t-t^2)ab + [1-(1-t)](1-t)b^2 &\geq 0 \\ (t-t^2) \cdot a^2 - 2(t-t^2) \cdot ab + (t-t^2) \cdot b^2 &\geq 0 \\ (t-t^2) \cdot [a^2 - 2ab + b^2] &\geq 0 \\ t \cdot (1-t) \cdot [a-b]^2 &\geq 0. \end{aligned}$$

De fato, pois  $t \in [0, 1]$ , logo  $t > 0$ ,  $(1-t) > 0$  e além disso,  $(a-b)^2 > 0, \forall a, b \in \mathbb{R}$ .

Logo, vale:

$$(ta + (1-t)b)^2 \leq ta^2 + (1-t)b^2.$$

Daí,

$$\begin{aligned} f(ta + (1-t)b) &= (ta + (1-t)b)^2 \\ &= t^2a^2 + 2t(1-t) \cdot ab + (1-t)^2 \cdot b^2 \\ &\leq ta^2 + (1-t)b^2 = tf(a) + (1-t)f(b). \end{aligned}$$

Portanto,  $f$  é uma função convexa.

**Definição 19.** *Seja  $f : I \subset \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$  uma função e  $\alpha \in \mathbb{R}$ , os conjuntos da forma  $A_\alpha = \{x \in I; f(x) \leq \alpha\}$  são chamados de conjuntos de nível.*

**Proposição 6.** *Se  $f$  é convexa, então todos seus conjuntos de nível são convexos.*

*Demonstração.* De fato:

- i) Se  $A_\alpha = \emptyset$ , segue resultado, pois o conjunto vazio é trivialmente convexo;
- ii) Suponha  $A_\alpha \neq \emptyset$ , sejam  $a, b \in I$  tais que  $f(a) \leq \alpha$  e  $f(b) \leq \alpha$ , então  $\forall t \in [0, 1]$ , temos  $at + (1-t)b \in I$ , pois  $I$  é convexo. Agora, pela convexidade de  $f$ , temos:

$$f(at + (1-t)b) \leq tf(a) + (1-t)f(b) = t\alpha + (1-t)\alpha = \alpha.$$

Portanto,  $at + (1-t)b \in A_\alpha$ .

□

**Observação 10.** *A recíproca da proposição acima não é verdadeira. Por exemplo, note que  $f : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$  dado por  $f(x) = \sqrt{|x|}$  possui conjuntos de nível convexo, porém não é uma função convexa.*

**Proposição 7.** *Toda função  $f : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$  convexa é contínua.*

*Demonstração.* Ver p. 64 de Amorin [2]. □

**Teorema 15.** *Seja  $f : I \subset \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$  uma função diferenciável. Então,  $f$  é convexa se, e somente se, vale:*

$$f(\mathbf{b}) \geq f(\mathbf{a}) + f'(\mathbf{a}) \cdot (\mathbf{b} - \mathbf{a}), \forall \mathbf{a}, \mathbf{b} \in I.$$

*Demonstração.*  $\Rightarrow$ ) Se  $f$  é convexa, então para todo  $t \in [0, 1]$ , temos que:

$$f(t\mathbf{b} + (1-t)\mathbf{a}) \leq tf(\mathbf{b}) + (1-t)f(\mathbf{a}).$$

Assim,

$$\begin{aligned} f(t\mathbf{b} + \mathbf{a} - t\mathbf{a}) &\leq tf(\mathbf{b}) + f(\mathbf{a}) - tf(\mathbf{a}) \\ f(\mathbf{a} + t(\mathbf{b} - \mathbf{a})) - f(\mathbf{a}) &\leq t[f(\mathbf{b}) - f(\mathbf{a})] \\ \left[ \frac{f(\mathbf{a} + t(\mathbf{b} - \mathbf{a})) - f(\mathbf{a})}{t \cdot (\mathbf{b} - \mathbf{a})} \right] \cdot (\mathbf{b} - \mathbf{a}) &\leq f(\mathbf{b}) - f(\mathbf{a}), \end{aligned}$$

Aplicando o limite na ultima desigualdade acima, com  $t \rightarrow 0_+$ , temos:

$$\begin{aligned} (\mathbf{b} - \mathbf{a}) \cdot \lim_{t \rightarrow 0_+} \frac{f(\mathbf{a} + t(\mathbf{b} - \mathbf{a})) - f(\mathbf{a})}{t(\mathbf{b} - \mathbf{a})} &\leq f(\mathbf{b}) - f(\mathbf{a}) \\ (\mathbf{b} - \mathbf{a}) \cdot f'(\mathbf{a}) &\leq f(\mathbf{b}) - f(\mathbf{a}). \end{aligned}$$

Portanto,  $f(\mathbf{b}) \geq f(\mathbf{a}) + f'(\mathbf{a}) \cdot (\mathbf{b} - \mathbf{a}), \forall \mathbf{a}, \mathbf{b} \in I.$

$\Leftarrow$ ) Temos por hipótese que:

$$f(\mathbf{b}) \geq f(\mathbf{a}) + f'(\mathbf{a}) \cdot (\mathbf{b} - \mathbf{a}), \forall \mathbf{a}, \mathbf{b} \in I.$$

Sejam  $\mathbf{a}_1, \mathbf{a}_2 \in I$  e seja  $\mathbf{a} = t\mathbf{a}_1 + (1-t)\mathbf{a}_2$ , com  $0 < t < 1$ . Quando  $\mathbf{b} = \mathbf{a}_1$  ou  $\mathbf{b} = \mathbf{a}_2$ , temos:

$$f(\mathbf{a}_1) \geq f(\mathbf{a}) + f'(\mathbf{a}) \cdot (\mathbf{a}_1 - \mathbf{a}). \tag{1.5}$$

$$f(\mathbf{a}_2) \geq f(\mathbf{a}) + f'(\mathbf{a}) \cdot (\mathbf{a}_2 - \mathbf{a}). \tag{1.6}$$

Multiplicando (1.5) e (1.6) por  $t$  e  $(1 - t)$ , respectivamente, temos:

$$t \cdot f(\mathbf{a}_1) \geq t \cdot f(\mathbf{a}) + t \cdot f'(\mathbf{a}) \cdot (\mathbf{a}_1 - \mathbf{a}). \quad (1.7)$$

$$(1 - t) \cdot f(\mathbf{a}_2) \geq (1 - t) \cdot [f(\mathbf{a}) + f'(\mathbf{a}) \cdot (\mathbf{a}_2 - \mathbf{a})]. \quad (1.8)$$

Agora, somando as desigualdades (1.7) e (1.8) membro a membro, segue que:

$$\begin{aligned} t \cdot f(\mathbf{a}_1) + (1 - t) \cdot f(\mathbf{a}_2) &\geq t \cdot f(\mathbf{a}) + t \cdot f'(\mathbf{a}) \cdot (\mathbf{a}_1 - \mathbf{a}) + (1 - t) \cdot [f(\mathbf{a}) + f'(\mathbf{a}) \cdot (\mathbf{a}_2 - \mathbf{a})] \\ &\geq f(\mathbf{a}) + f'(\mathbf{a}) \cdot (t \cdot \mathbf{a}_1 + \mathbf{a}_2 - t \cdot \mathbf{a}_2 - \mathbf{a}) \\ &\geq f(\mathbf{a}) + f'(\mathbf{a}) \cdot [t \cdot \mathbf{a}_1 + (1 - t) \cdot \mathbf{a}_2 - \mathbf{a}]. \end{aligned} \quad (1.9)$$

Substituindo  $\mathbf{a} = t \cdot \mathbf{a}_1 + (1 - t) \cdot \mathbf{a}_2$  em (1.9), temos:

$$t \cdot f(\mathbf{a}_1) + (1 - t) \cdot f(\mathbf{a}_2) \geq f(t \cdot \mathbf{a}_1 + (1 - t) \cdot \mathbf{a}_2), \forall \mathbf{a}_1, \mathbf{a}_2 \in I.$$

Portanto,  $f$  é convexa. □

**Observação 11.** Note que, para  $f'(\mathbf{a}) = 0$  temos  $f(\mathbf{a}) \leq f(\mathbf{b}), \forall \mathbf{a} \in I$ , ou seja,  $\mathbf{a}$  é minimizador global da função  $f$ .

**Proposição 8.** Seja a função  $f : I \subset \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$  duas vezes derivável,  $f$  é convexa se, e somente se,  $f'' \geq 0$  (se tivermos  $f''(x) > 0$ ,  $f$  será estritamente convexa).

*Demonstração.* Ver p. 18 de Chaves [10]. □

**Exemplo 23.** Seja  $f : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ , definida por,  $f(x) = x^4 + 3x$ . Mostre que  $f$  é convexa.

**Solução.**

Note que:  $f'(x) = 4x^3 + 3 \Rightarrow f''(x) = 12x^2 \geq 0, \forall x \in \mathbb{R}$ . Logo, pela (Proposição 8),  $f$  é convexa.

**Exemplo 24.** Seja  $f : (0, +\infty) \rightarrow \mathbb{R}$ , definida por  $f(x) = -\log x$ . Mostre que  $f$  é estritamente convexa.

**Solução.**

Temos que:

$$f'(x) = -\frac{1}{x} \Rightarrow f''(x) = \frac{1}{x^2} > 0, \forall x \in (0, +\infty).$$

Portanto,  $f$  é estritamente convexa.

**Proposição 9.** *Seja  $f : I \subset \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$  derivável. Se  $f$  possui um ponto de mínimo local e  $f$  é estritamente convexa, então esse ponto é mínimo global e único.*

*Demonstração.* Seja  $x_0$  o ponto de mínimo local de  $f$ , temos que  $f'(x_0) = 0$ . Como  $f$  é estritamente convexa, segue que:

$$f(x) > f(x_0) + f'(x_0)(x - x_0), \quad \forall x \neq x_0,$$

logo,

$$f(x) > f(x_0), \quad \forall x \in \mathbb{R} \text{ com } x \neq x_0.$$

Portanto,  $x_0$  é ponto de mínimo global de  $f$  e é único.  $\square$

**Proposição 10.** *Se  $f : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$  é uma função convexa e derivável, então  $f' : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$  é uma função não-decrescente.*

*Demonstração.* Ver p. 110 de Lima [13].  $\square$

## 1.5 Funções Quase Convexas

Nesta seção faremos um breve estudo sobre funções quase convexas e seus principais resultados. Tais resultados podem ser encontrados em Apolinário [3], Bazarra [5], Brito et. al. [7], Boyd e Vandenberghe [8], Cysne e Moreira [11], Lima [13], Mangasarian [18] ou Silva [26].

**Definição 20.** (Função Quase Convexa) *A função  $f : I \subset \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ , é dita quase convexa quando, para todo  $\alpha \in \mathbb{R}$ , o conjunto de nível  $A_\alpha = \{x \in I; f(x) \leq \alpha\}$  é vazio ou um intervalo, ou seja, o conjunto de nível  $A_\alpha$  é convexo.*

Na Figura (1.2), temos o gráfico de uma função quase convexa, na qual dados  $\alpha, \beta \in \mathbb{R}$ , os conjuntos de níveis  $A_\alpha$  e  $A_\beta$  são definidos, respectivamente, pelos intervalos:  $[a, b]$  e  $(-\infty, c]$ .

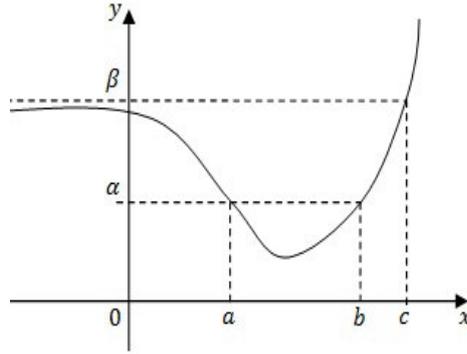


Figura 1.2: Função quase convexa em  $\mathbb{R}$ .

Alguns exemplos de funções quase convexas podem ser observadas abaixo:

**Exemplo 25.**  $f : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ , com  $f(x) = x + 2$ .

Como  $A_\alpha = \{x \in I; f(x) \leq \alpha\}$ , temos que  $f(x) = x + 2$ , daí:  $x + 2 \leq \alpha \Rightarrow x \leq \alpha - 2$ . Logo  $A = (-\infty, \alpha - 2]$  é um intervalo. Portanto,  $f$  é quase convexa.

**Exemplo 26.**  $f : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ , definida por  $f(x) = \sqrt{|x|}$ .

Note que, se  $\alpha < 0 \Rightarrow A_\alpha = \emptyset$ . Por outro lado, se  $\alpha \geq 0$ , temos:

- i) Se  $x \geq 0$ , então  $\sqrt{|x|} \leq \alpha \Rightarrow x \leq \alpha^2$ ;
- ii) Agora, para  $x < 0$  temos:  $\sqrt{|x|} \leq \alpha \Rightarrow -x \leq \alpha^2 \Rightarrow x \geq -\alpha^2$ .

Logo,  $A_\alpha = [-\alpha^2, \alpha^2]$  é um intervalo. Portanto,  $f(x) = \sqrt{|x|}$  é uma função quase convexa.

**Proposição 11.** *Toda função convexa é quase convexa.*

*Demonstração.* De fato, sejam  $f$  uma função convexa e o conjunto de nível  $A_\alpha = \{x \in I; f(x) \leq \alpha\}$ . Então, dados  $a, b \in A_\alpha$  e  $a < w < b$ , com  $w = (1 - t)a + tb$ ,  $t \in (0, 1)$ , temos:

$$f(w) = f((1 - t)a + tb) \leq (1 - t)f(a) + tf(b) \leq (1 - t)\alpha + \alpha t = \alpha,$$

desta forma,  $w \in A_\alpha$ . Logo,  $A_\alpha$  é um intervalo.

Portanto,  $f$  é quase convexa. □

**Observação 12.** *Note que a recíproca da Proposição 11 não é verdadeira, conforme exemplo abaixo.*

Seja  $f : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ , dada por  $f(x) = x^3$ . Tomemos um  $\alpha \in \mathbb{R}$  qualquer, então dados  $x \in \mathbb{I}$ , temos:  $f(x) \leq \alpha$ , ou seja,  $x^3 \leq \alpha \Rightarrow x \leq \sqrt[3]{\alpha}$ . Logo,  $A_\alpha = (-\infty, \sqrt[3]{\alpha}]$ .

Portanto,  $A_\alpha$  é um intervalo, como  $\alpha$  é qualquer, segue que  $f$  é quase convexa.

Por outro lado, suponhamos  $f$  convexa, logo:  $f(ta + (1-t)b) \leq tf(a) + (1-t)f(b)$ . Tomando  $a = -2$ ,  $b = 0$  e  $t = \frac{1}{2}$ , temos:

$$-1 = f(-1) = f\left(\frac{1}{2} \cdot (-2) + \frac{1}{2} \cdot 0\right) \leq \frac{1}{2} \cdot f(-2) + \frac{1}{2} \cdot f(0) = \frac{1}{2} \cdot (-8) = -4.$$

Absurdo. Logo,  $f$  não é convexa.

**Teorema 16.**  $f : I \subset \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$  é quase convexa se, e somente se, para  $a, b \in I$  e  $t \in [0, 1]$  quaisquer, vale:

$$f((1-t)a + tb) \leq \max\{f(a), f(b)\}.$$

*Demonstração.* ( $\Rightarrow$ ) Como  $f$  é quase convexa, segue pela Definição 20 que  $A_\alpha$  é um conjunto vazio ou um intervalo.

i) Se  $A_\alpha = \emptyset$ , o resultado é imediato.

ii) Se  $A_\alpha$  é um intervalo, então  $(1-t)a + tb \in A_\alpha$ , com  $t \in [0, 1]$ , onde  $a, b \in A_\alpha$  e  $\alpha \in \mathbb{R}$  qualquer, temos:  $f(a) \leq \alpha$  e  $f(b) \leq \alpha$ . Em particular, seja  $\alpha = \max\{f(a), f(b)\}$ .

Assim,

$$f((1-t)a + tb) \leq \alpha = \max\{f(a), f(b)\}.$$

( $\Leftarrow$ ) Sejam  $a$  e  $b$  tais que  $f(a) \leq \alpha$  e  $f(b) \leq \alpha$ . Pegue  $\alpha \geq \max\{f(a), f(b)\}$ . Daí,

$$(1-t)a + tb \Rightarrow f((1-t)a + tb) \leq \max\{f(a), f(b)\} = \alpha.$$

Logo,  $f$  é quase convexa. □

**Exemplo 27.** Mostremos que  $f : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ , definida por

$$f(x) = \begin{cases} x^2, & \text{se } x \geq 0 \\ -x^2, & \text{se } x < 0 \end{cases}$$

é quase convexa.

**Solução.**

Para verificar se  $f$  é quase convexa, devemos analisar os seguintes casos:

i)  $a, b \in \mathbb{R}$  tal que  $0 < a < b$  e  $t \in [0, 1]$ :

De fato, como  $0 < a < b$  e  $t \in [0, 1]$ , segue que:

$$\begin{aligned} f((1-t)a + tb) &= [(1-t)a + tb]^2 \\ &= (1-t)^2 a^2 + 2(1-t)atb + t^2 b^2 \\ &\leq (1-t)^2 b^2 + 2(1-t)btb + t^2 b^2 \\ &\leq b^2 - 2tb^2 + t^2 b^2 + 2b^2 t - 2b^2 t^2 + t^2 b^2 \\ f((1-t)a + tb) &\leq b^2 = f(b) = \max\{f(a), f(b)\}. \end{aligned}$$

Portanto,  $f((1-t)a + tb) \leq \max\{f(a), f(b)\}$ .

ii)  $a, b \in \mathbb{R}$  tal que  $a < b < 0$  e  $t \in [0, 1]$ :

De fato, como  $a < b < 0$  e  $t \in [0, 1]$ , segue que:

$$\begin{aligned} f((1-t)a + tb) &= -[(1-t)a + tb]^2 \\ &= -[(1-t)^2 a^2 + 2(1-t)atb + t^2 b^2] \\ &= -(1-t)^2 a^2 - 2(1-t)atb - t^2 b^2 \\ &\leq -(1-t)^2 b^2 - 2(1-t)btb - t^2 b^2 \\ &\leq -(1-2t+t^2)b^2 - 2tb^2 + t^2 b^2 - t^2 b^2 \\ &\leq -b^2 + 2tb^2 - t^2 b^2 - 2tb^2 + 2t^2 b^2 - t^2 b^2 \\ f((1-t)a + tb) &\leq -b^2 = f(b) = \max\{f(a), f(b)\}. \end{aligned}$$

Portanto,  $f((1-t)a + tb) \leq \max\{f(a), f(b)\}$ .

iii)  $a, b \in \mathbb{R}$  tal que  $a < 0, b > 0$  e  $t \in [0, 1]$ :

Note que:  $(1-t)a + tb \geq 0$  ou  $(1-t)a + tb \leq 0$ . Daí, por i) e ii), segue que:

$$f((1-t)a + tb) \leq f(b) = \max\{f(a), f(b)\}$$

Logo,  $f$  é quase convexa.

**Proposição 12.** *Seja  $f : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}$  uma função contínua quase convexa, onde o valor mínimo de  $f$  é atingido no ponto  $c \in [a, b]$ . Temos:*

- i) *Se  $c = b$ , então  $f$  é não crescente;*
- ii) *Se  $c = a$ , então  $f$  é não decrescente;*
- iii) *Se  $a < c < b$ , então  $f$  é não crescente em  $[a, c]$  e não decrescente em  $[c, b]$ .*

*Demonstração.* i) Se o mínimo de  $f$  é atingido no ponto  $c = b$  então, dados  $x_1 < x_2$  em  $[a, b]$ , temos que  $x_2 \in [x_1, b]$ , logo  $f(x_2) \leq \max\{f(x_2), f(b)\} = f(x_2)$ , ou seja,  $f(x_1) \geq f(x_2)$ . Portanto,  $f$  é não crescente;

ii) Analogamente, se o valor mínimo de  $f$  é atingido no ponto  $c = a$  então, dados  $x_1 < x_2$  em  $[a, b]$ , temos que  $x_1 \in [a, x_2]$ , logo  $f(x_1) \leq \max\{f(a), f(x_2)\} = f(x_2)$ , ou seja,  $f(x_1) \leq f(x_2)$ . Portanto,  $f$  é não decrescente;

iii) De i) e ii) segue que se  $f$  atinge seu mínimo no ponto  $c \in (a, b)$  então  $f$  é não crescente em  $[a, c]$  e não decrescente em  $[c, b]$ .  $\square$

**Teorema 17.** *Seja  $f : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$  uma função contínua,  $f$  é quase convexa se, e somente se, existe  $c \in \mathbb{R}$  tal que  $f$  é monótona não crescente no intervalo  $(-\infty, c]$  e monótona não decrescente em  $[c, +\infty)$ .*

*Demonstração.* Segue imediato da (Proposição 12).  $\square$

**Teorema 18.** *Seja  $f : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$  uma função diferenciável. Então,  $f$  é quase convexa se, e somente se, para todo  $a, b \in \mathbb{R}$ , vale:*

$$f(a) \leq f(b) \Rightarrow f'(b) \cdot (a - b) \leq 0$$

*Demonstração.* Ver p. 9 de Silva [26].  $\square$

**Exemplo 28.** *Mostremos que a função  $f : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ , definida por*

$$f(x) = \begin{cases} (x - 1)^3, & \text{se } x \geq 1 \\ -(x - 1)^2, & \text{se } x < 1 \end{cases}$$

*é quase convexa.*

**Solução.**

i) Sejam  $a, b \in \mathbb{R}$ , tais que  $a, b \geq 1$ . Suponha que  $f(a) \leq f(b)$ , logo:

$$\begin{aligned} (a - 1)^3 &\leq (b - 1)^3 \\ (a - 1)^3 - (b - 1)^3 &\leq 0. \end{aligned} \tag{1.10}$$

Substituindo  $a - 1 = t$  e  $b - 1 = w$  na desigualdade (1.10), temos:

$$t^3 - w^3 \leq 0 \Rightarrow (t - w) \cdot (t^2 + tw + w^2) \leq 0.$$

Além disso, como  $a, b \geq 1$ , segue que  $t, w \geq 0$ , logo,  $t^2 + tw + w^2 \geq 0$ . Assim, temos que  $t - w \leq 0$ , ou seja,  $a - b \leq 0$ . Por fim, como  $f'(b) = 3(b - 1)^2 \geq 0, \forall b \geq 1$ .

Concluimos que,  $f'(b) \cdot (a - b) \leq 0$ . (De modo análogo, segue  $f(a) \geq f(b)$ ).

ii) Sejam  $a, b \in \mathbb{R}$ , tais que  $a, b < 1$ . Suponha que  $f(a) \leq f(b)$ , logo:

$$\begin{aligned} -(a-1)^2 &\leq -(b-1)^2 \\ (b-1)^2 - (a-1)^2 &\leq 0 \\ (b+a-2) \cdot (b-a) &\leq 0. \end{aligned} \tag{1.11}$$

Além disso, como  $a, b < 1$ , segue que  $(b+a-2) < 0$ , assim, da desigualdade (1.11) temos que  $(b-a) \geq 0 \Rightarrow (a-b) \leq 0$ . Por fim, como  $f'(b) = -2(b-1) > 0, \forall b < 1$ .

Concluimos que,  $f'(b) \cdot (a - b) \leq 0$ . (De modo análogo, segue  $f(a) \geq f(b)$ ).

iii) Sejam  $a, b \in \mathbb{R}$ , tais que  $a < 1$  e  $b \geq 1$ . Note que,  $f(b) = (b-1)^3 \geq 0$  e  $f(a) = -(a-1)^2 < 0$ , logo:

$$f(a) \leq f(b)$$

Além disso,  $(a-b) < 0$  e  $f'(b) = 3(b-1)^2 \geq 0$ . Logo,  $f'(b) \cdot (a-b) \leq 0$ .

Portanto, pelo (Teorema 18) segue que  $f$  é quase convexa.

# Capítulo 2

## Método de Ponto Proximal

Neste capítulo, apresentaremos uma resolução para Problema de Minimização quase convexa utilizando o Método de Ponto Proximal. Investigaremos o comportamento dos termos da sequência, e de suas imagens, que acarreta à uma solução (caso exista) e ao valor de mínimo (ou ínfimo) da função  $f$ , respectivamente.

Dada uma função  $f : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ . Considere o problema a seguir:

$$\min_{x \in \mathbb{R}} f(x) := \begin{cases} \text{Encontrar } x^* \in \mathbb{R} \text{ tal que} \\ f(x^*) \leq f(x), \forall x \in \mathbb{R}. \end{cases} \quad (2.1)$$

O conjunto solução do Problema (2.1) será denotado por  $S^*$ , note que o conjunto  $S^*$  poderá ser vazio, e até mesmo que,

$$\inf_{x \in \mathbb{R}} f(x) = -\infty.$$

A fim de garantir a boa definição do método que definiremos adiante, necessitaremos das seguintes hipóteses:

(H<sub>1</sub>)  $f$  é derivável, com derivada contínua, ou seja, de classe  $C^1$  e quase convexa;

(H<sub>2</sub>)  $f(x) \geq L$ , ou seja,  $f$  é limitada inferiormente.

As funções citadas abaixo satisfazem as hipóteses (H<sub>1</sub>) e (H<sub>2</sub>).

**Exemplo 29.**  $f : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ , definida por:

$$f(x) = \begin{cases} \frac{x^3}{3}, & \text{se } x \geq -1, \\ \frac{x^2}{3} + \frac{5x}{3} + 1, & \text{se } x < -1. \end{cases}$$

**Exemplo 30.**  $f : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ , definida por  $f(x) = x \cdot e^x$ .

**Exemplo 31.**  $f : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ , definida por  $f(x) = e^{-x}$ .

Sendo que os dois primeiros exemplos possuem ponto de mínimo, isto é,  $(S^* \neq \emptyset)$  e o terceiro possui somente o ínfimo,  $(S^* = \emptyset)$ .

## 2.1 Algoritmo do Ponto Proximal

Com a finalidade de resolver o Problema (2.1) descreveremos o nosso algoritmo. Para isto, considere a seguinte condição:

(H<sub>3</sub>) A seqüência de números reais positivos  $\lambda_k$  satisfaz  $0 < \lambda_k < \lambda$ , para algum  $\lambda > 0$ .

### Algoritmo:

*Passo 1 (Inicialização).* Escolha  $x_0 \in \mathbb{R}$  e  $\lambda_k$  satisfazendo a condição (H<sub>3</sub>);

*Passo 2 (Iteração).* Dado  $x_{k-1}$ , encontre  $x_k \in \mathbb{R}$  minimizador da função:

$$f_k(x) := f(x) + \lambda_k(x - x_{k-1})^2. \quad (2.2)$$

*Passo 3 (Critério de parada).* Se  $x_k = x_{k-1}$ , pare;

*Passo 4 (Continua).* Caso  $x_k \neq x_{k-1}$ , faça  $k := k + 1$  e retorne para o Passo 2.

### 2.1.1 Boa Definição

Mostraremos através do resultado seguinte a boa definição do método.

**Teorema 19.** *Seja  $f : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$  uma função satisfazendo as hipóteses (H<sub>1</sub>) e (H<sub>2</sub>). Então, para todo  $k$  natural existe  $x_k$  satisfazendo (2.2).*

*Demonstração.* Para provarmos a existência mostraremos que  $f_k$  definida conforme (2.2) é contínua e coerciva.

De fato, por (H<sub>1</sub>),  $f$  é derivável, logo  $f$  é contínua (Teorema 11), além disso, como  $g(x) = \lambda_k(x - x_{k-1})^2$  é contínua, segue que  $f_k$  é contínua pela Proposição 3.

Agora, por (H<sub>2</sub>), temos que  $f(x) \geq L$ , para algum  $L$  e  $\forall x \in \mathbb{R}$ . Além disso,

$$\lim_{|x| \rightarrow \infty} g(x) = \lim_{|x| \rightarrow \infty} \lambda_k(x - x_{k-1})^2 = +\infty \text{ pois } \lambda_k > 0.$$

Sendo assim, como  $f_k(x) = f(x) + g(x) \geq L + g(x)$ , temos:

$$\lim_{|x| \rightarrow \infty} f_k(x) = \lim_{|x| \rightarrow \infty} (f(x) + g(x)) \geq L + \infty = +\infty,$$

Logo,  $\lim_{|x| \rightarrow \infty} f_k(x) = +\infty$ , ou seja,  $f_k$  é coerciva, conforme Definição 12.

Portanto, pela Proposição 5,  $\forall k \in \mathbb{N}$  existe um mínimo global  $x_k$  de  $f_k$ , o qual pode não ser único devido a não convexidade de  $f$ .  $\square$

Sendo assim, segue do Teorema 12 que se  $f_k$  assume seu valor mínimo em  $x_k$ , para todo  $k$ , então  $f'_k(x_k) = 0$  e como  $f'_k(x_k) = f'(x_k) + 2\lambda_k(x_k - x_{k-1})$ , segue que:

$$f'(x_k) + 2\lambda_k(x_k - x_{k-1}) = 0. \quad (2.3)$$

**Observação 13.** (*Critério de parada*) Se  $x_k = x_{k-1}$ , então  $x_k$  é uma solução de (2.1). Pois nesse caso,  $f'(x_k) = 0$ , onde  $x_k$  é um ponto crítico. Essa condição é necessária, mas não é suficiente para deduzir que  $x_k$  seja solução do Problema (2.1). Na verdade, este processo detecta possíveis candidatos à solução. Além disso, se  $f$  é convexa, então  $x_k$  é um ponto de mínimo pelo Teorema 15.

**Observação 14.** Mesmo que  $S^* = \emptyset$ , a equação do Algoritmo (2.2) sempre possui solução.

## 2.1.2 Análise de Convergência

A partir de agora, suponhamos que  $x_k \neq x_{k-1}$  para todo  $k$  natural, pois caso contrário,  $x_k$  é um ponto crítico de  $f$ , de acordo com a Observação 13.

**Proposição 13.**  $\{f(x_k)\}$  é uma sequência estritamente decrescente e convergente.

*Demonstração.* Sendo  $x_k$  um minimizador de  $f_k$ , segue que:

$$f_k(x_k) \leq f_k(x) \Rightarrow f(x_k) + \lambda_k(x_k - x_{k-1})^2 \leq f(x) + \lambda_k(x - x_{k-1})^2, \text{ para todo } x \in \mathbb{R}.$$

Em particular, para  $x = x_{k-1}$ , temos:

$f(x_k) + \lambda_k(x_k - x_{k-1})^2 \leq f(x_{k-1}) + \lambda_k(x_{k-1} - x_{k-1})^2 \Rightarrow f(x_k) + \lambda_k(x_k - x_{k-1})^2 \leq f(x_{k-1}) \Rightarrow f(x_k) < f(x_{k-1})$ , visto que  $\lambda_k(x_k - x_{k-1})^2 > 0$ , pois  $x_k \neq x_{k-1}$  e  $\lambda_k > 0$ . Logo,  $f$  é estritamente decrescente.

De  $(H_2)$ , temos que  $f$  é limitada inferiormente. Portanto, como  $f$  é monótona e limitada, segue do Teorema 4 que a sequência  $\{f(x_k)\}$  é convergente.  $\square$

Com o objetivo de analisarmos a convergência do problema, considere o conjunto:

$$B := \{\bar{x} \in \mathbb{R}; f(\bar{x}) < f(x_k), \text{ para todo natural } k\}.$$

**Proposição 14.** *Se  $S^* \neq \emptyset$ , então  $B \neq \emptyset$ .*

*Demonstração.* Como  $S^* \neq \emptyset$ , então existe  $x^* \in \mathbb{R}$  tal que  $f(x^*) \leq f(x)$ , para todo  $x$  em  $\mathbb{R}$ . Daí,  $f(x^*) \leq f(x_k)$ , suponhamos que  $f(x^*) = f(x_k)$ , para algum  $k$ . Como a sequência  $\{f(x_k)\}$  é estritamente decrescente, temos:

$$\dots < f(x_{k+1}) < f(x^*) = f(x_k) < f(x_{k-1}) < \dots$$

segue que:  $f(x_{k+1}) < f(x^*)$ . Absurdo.

Portanto,  $f(x^*) < f(x_k), \forall k \in \mathbb{N}$ , ou seja,  $x^* \in B$ , assim, temos que  $B \neq \emptyset$ . □

**Proposição 15.** *Suponha que  $B \neq \emptyset$ . Seja  $\bar{x} \in B$ , então para todo natural  $k$ , vale:*

$$(\bar{x} - x_k)^2 \leq (\bar{x} - x_{k-1})^2 - (x_k - x_{k-1})^2. \quad (2.4)$$

*Demonstração.*

$$(\bar{x} - x_{k-1})^2 = [(\bar{x} - x_k) + (x_k - x_{k-1})]^2 = (\bar{x} - x_k)^2 + 2(\bar{x} - x_k)(x_k - x_{k-1}) + (x_k - x_{k-1})^2.$$

Assim, de (2.3), segue que:

$$(\bar{x} - x_{k-1})^2 = (\bar{x} - x_k)^2 + (\lambda_k)^{-1} f'(x_k)(x_k - \bar{x}) + (x_k - x_{k-1})^2.$$

Do Teorema 18, temos que:  $f'(x_k) \cdot (\bar{x} - x_k) \leq 0$ , ou seja,  $f'(x_k) \cdot (x_k - \bar{x}) \geq 0$ , além disso  $\lambda_k > 0$ . Logo,

$$(\bar{x} - x_k)^2 + (x_k - x_{k-1})^2 \leq (\bar{x} - x_{k-1})^2 \Rightarrow (\bar{x} - x_k)^2 \leq (\bar{x} - x_{k-1})^2 - (x_k - x_{k-1})^2.$$

□

**Observação 15.** *Como  $x_k \neq x_{k-1}$ , temos  $(x_k - x_{k-1})^2 > 0$ , assim uma consequência da Proposição 15 é que  $|\bar{x} - x_k| < |\bar{x} - x_{k-1}|$ , para todo natural  $k$ .*

**Teorema 20.** *Seja  $B \neq \emptyset$ , então para todo  $\bar{x} \in B$ , temos:*

- i) A sequência  $(|\bar{x} - x_k|)_{k \in \mathbb{N}}$  é convergente. Consequentemente  $(x_k)_{k \in \mathbb{N}}$  é limitada;*
- ii)  $\lim_{k \rightarrow \infty} |x_k - x_{k-1}| = 0$ ;*
- iii) A sequência  $(x_k)_{k \in \mathbb{N}}$  converge para um ponto crítico.*

*Demonstração.* i) Pela Observação 15, temos que:

$$|\bar{x} - x_k| < |\bar{x} - x_{k-1}| < |\bar{x} - x_{k-2}| < \dots < |\bar{x} - x_0|.$$

Logo, a sequência  $(|\bar{x} - x_k|)_{k \in \mathbb{N}}$  é monótona e limitada, assim do Teorema 4, a sequência  $(|\bar{x} - x_k|)_{k \in \mathbb{N}}$  converge para algum limite  $L$ .

Além disso,  $|\bar{x} - x_k| < |\bar{x} - x_0|$ , logo  $(x_k)$  é limitada. Portanto, temos que a sequência  $(|\bar{x} - x_k|)_{k \in \mathbb{N}}$  é convergente e  $(x_k)_{k \in \mathbb{N}}$  é limitada.

ii) De (2.4), temos que:

$$(\bar{x} - x_k)^2 \leq (\bar{x} - x_{k-1})^2 - (x_k - x_{k-1})^2,$$

ou seja,  $0 \leq (x_k - x_{k-1})^2 \leq (\bar{x} - x_{k-1})^2 - (\bar{x} - x_k)^2$ . Assim,

$$0 \leq |x_k - x_{k-1}| \leq \sqrt{(\bar{x} - x_{k-1})^2 - (\bar{x} - x_k)^2} \quad (2.5)$$

Aplicando o limite na desigualdade (2.5), com  $k \rightarrow \infty$ , temos:

$$\begin{aligned} 0 \leq \lim_{k \rightarrow \infty} |x_k - x_{k-1}| &\leq \lim_{k \rightarrow \infty} \sqrt{(\bar{x} - x_{k-1})^2 - (\bar{x} - x_k)^2} \\ &\leq \sqrt{\lim_{k \rightarrow \infty} [(\bar{x} - x_{k-1})^2 - (\bar{x} - x_k)^2]} \\ &\leq \sqrt{\lim_{k \rightarrow \infty} (\bar{x} - x_{k-1})^2 - \lim_{k \rightarrow \infty} (\bar{x} - x_k)^2}. \end{aligned}$$

Daí, como  $(|\bar{x} - x_k|) \rightarrow L$ , segue que,  $(|\bar{x} - x_k|^2) \rightarrow L^2$ , logo:

$$0 \leq \lim_{k \rightarrow \infty} |x_k - x_{k-1}| \leq 0.$$

Portanto, pelo item iii) do Teorema 3, temos que:

$$\lim_{k \rightarrow \infty} |x_k - x_{k-1}| = 0.$$

iii) Seja  $D = \{x_k; k \in \mathbb{N}\}$ . Note que  $k$  tende a mais infinito e pelo item i) a sequência  $(x_k)$  é limitada, logo o conjunto infinito  $D$  é limitado. Daí, pelo Teorema 7,  $D$  possui ao menos um ponto de acumulação. Seja  $x^*$  o ponto de acumulação do conjunto  $D$ , logo pelo Teorema 6 existe uma subsequência  $(x_{k_i})$  de  $(x_k)$  tal que:

$$\lim_{i \rightarrow \infty} x_{k_i} = x^* \quad \text{e} \quad x_{k_i} \in D - \{x^*\}.$$

Assim,

$$f(x^*) = \lim_{i \rightarrow \infty} f(x_{k_i}) = \lim_{k \rightarrow \infty} f(x_k) < f(x_k).$$

Logo,  $x^* \in B$ . Daí, como  $(|x^* - x_k|)$  é convergente e  $(|x^* - x_{k_i}|)$  converge a zero. Temos pelo Corolário 1 que:  $\lim_{k \rightarrow \infty} x_k = x^*$ .

Além disso, temos que:  $f'(x^*) = \lim_{k \rightarrow \infty} f'(x_k) = \lim_{k \rightarrow \infty} 2\lambda_k(x_{k-1} - x_k) = 0$ , pois  $\lambda_k$  é limitado e  $\lim_{k \rightarrow \infty} (x_{k-1} - x_k) = 0$ , ver item ii) do Teorema 3.

Logo,  $x^*$  é um ponto crítico.

Portanto, a sequência  $(x_k)$  converge para um ponto crítico,  $x^*$ . □

**Teorema 21.** *Se  $B = \emptyset$ , então:*

i)  $(x_k)_{k \in \mathbb{N}}$  é uma sequência ilimitada;

ii)  $\lim_{k \rightarrow \infty} f(x_k) = \inf_{x \in \mathbb{R}} f(x)$ .

*Demonstração.* i) Suponha que  $(x_k)$  é uma sequência limitada. Assim, seja  $x^*$  um ponto de acumulação da sequência  $(x_k)$ , logo existe uma subsequência  $(x_{k_i})$  de  $(x_k)$ , tal que  $x_{k_i} \rightarrow x^*$ . Daí, pela continuidade da função  $f$  e como  $\{f(x_k)\}$  é uma sequência estritamente decrescente, temos:

$$f(x^*) = \lim_{i \rightarrow \infty} f(x_{k_i}) = \lim_{k \rightarrow \infty} f(x_k) < f(x_k), \forall k \in \mathbb{N}.$$

Logo,  $x^* \in B$ . Absurdo!

Portanto,  $(x_k)_{k \in \mathbb{N}}$  é uma sequência ilimitada.

ii) Suponha que  $\lim_{k \rightarrow \infty} f(x_k) \neq \inf_{x \in \mathbb{R}} f(x)$ , então existe  $\alpha \in \mathbb{R}$  tal que:

$$\inf_{x \in \mathbb{R}} f(x) < \alpha < \lim_{k \rightarrow \infty} f(x_k).$$

Logo, pela definição de ínfimo (ver definição, p. 76 de Lima [12]) existe  $x^*$ , tal que:

$$\inf_{x \in \mathbb{R}} f(x) \leq f(x^*) < \alpha < \lim_{k \rightarrow \infty} f(x_k) \leq f(x_k),$$

assim,  $f(x^*) < \alpha < f(x_k), \forall k \in \mathbb{N}$ . Logo,  $x^* \in B$ . Absurdo!

Portanto,  $\lim_{k \rightarrow \infty} f(x_k) = \inf_{x \in \mathbb{R}} f(x)$ . □

**Observação 16.** *Note que,  $f: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ , definida por  $f(x) = c$ , onde  $c \in \mathbb{R}$ , não satisfaz a condição do conjunto  $B$ . No entanto, pelo Algoritmo (2.2) o critério de parada ocorre na primeira iteração.*

**Teorema 22.** *Assumindo  $(H_1)$ ,  $(H_2)$  como verdadeira e que  $B \neq \emptyset$ . Se  $\lim_{k \rightarrow \infty} \lambda_k = 0$ , então a sequência  $(x_k)_{k \in \mathbb{N}}$ , gerada pelo algoritmo (2.2), converge para a solução de (2.1).*

*Demonstração.* Pelo item iii) do Teorema 20, a sequência  $(x_k)_{k \in \mathbb{N}}$  converge para um ponto crítico, ou seja,  $\lim_{k \rightarrow \infty} x_k = x^*$ .

Seja  $x_k$  o minimizador da função  $f(x) + \lambda_k(x - x_{k-1})^2$ . Logo, para todo  $x \in \mathbb{R}$ , temos:

$$f(x_k) + \lambda_k(x_k - x_{k-1})^2 \leq f(x) + \lambda_k(x - x_{k-1})^2.$$

Aplicando o limite, com  $k \rightarrow \infty$ , na desigualdade acima, temos:

$$\lim_{k \rightarrow \infty} f(x_k) + \lim_{k \rightarrow \infty} \lambda_k(x_k - x_{k-1})^2 \leq f(x) + \lim_{k \rightarrow \infty} \lambda_k(x - x_{k-1})^2.$$

Por outro lado, como  $x_k, x_{k-1} \rightarrow x^*$  e  $\lim_{k \rightarrow \infty} \lambda_k = 0$ , temos:

$$f(x^*) \leq f(x), \forall x \in \mathbb{R}.$$

Portanto,  $x^*$  é a solução do problema (2.1). □

### 2.1.3 Ilustração do Método

Apresentaremos algumas ilustrações prática do método a fim de exemplificar a eficiência do mesmo.

i) Consideremos a função  $f : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ , definida por  $f(x) = e^{-x}$ , na qual de acordo com o método temos que encontrar a solução da equação:

$$f'(x_k) + 2\lambda_k(x_k - x_{k-1}) = 0, \text{ ou seja, } -e^{-x_k} + 2\lambda_k(x_k - x_{k-1}) = 0.$$

**Solução.**

**Afirmção 1:**  $x_k > x_{k-1}$ .

*Demonstração.* Suponha que  $x_k \leq x_{k-1}$ , logo  $x_k - x_{k-1} \leq 0$ . E, como  $\lambda_k > 0$ , temos que:  $2\lambda_k(x_k - x_{k-1}) \leq 0$ . Além disso,  $-e^{-x_k} < 0, \forall x_k \in \mathbb{R}$ . Logo,  $-e^{-x_k} + 2\lambda_k(x_k - x_{k-1}) < 0$ . Absurdo!

Portanto,  $x_k > x_{k-1}$ . □

**Afirmção 2:**  $(x_k)_{k \in \mathbb{N}}$  é uma sequência ilimitada.

*Demonstração.* Suponha que  $(x_k)$  é limitada, logo  $(x_k)$  é convergente, visto que  $(x_k)$  é uma sequência monótona e limitada. Assim,

$$\lim_{k \rightarrow \infty} x_k = \lim_{k \rightarrow \infty} x_{k-1} = x^*.$$

Daí,  $\lim_{k \rightarrow \infty} [-e^{-x_k} + 2\lambda_k(x_k - x_{k-1})] = -e^{-x^*} = 0$ . Absurdo! Logo,  $(x_k)$  é ilimitada.

Portanto,  $x_k \rightarrow +\infty$  e com isso,  $\lim_{k \rightarrow \infty} f(x_k) = \lim_{k \rightarrow \infty} e^{-x_k} = 0 = \inf_{x \in \mathbb{R}} f(x)$ .  $\square$

ii) Agora, consideremos a função  $f : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ , definida por  $f(x) = x \cdot e^x$ , analogamente ao caso anterior teremos de encontrar a solução da equação:

$$f'(x_k) + 2\lambda_k(x_k - x_{k-1}) = 0, \text{ ou seja, } (x_k + 1) \cdot e^{x_k} + 2\lambda_k(x_k - x_{k-1}) = 0.$$

**Solução.**

**Afirmção 1:** Se  $x_{k-1} = -1$  implicar em  $x_k = -1$ . Pare!

*Demonstração.* Dado  $x_{k-1} = -1$ , temos:

$$(x_k + 1) \cdot e^{x_k} + 2\lambda_k(x_k + 1) = 0 \Rightarrow (x_k + 1) \cdot (e^{x_k} + 2\lambda_k) = 0,$$

ou seja,  $(x_k + 1) = 0$  ou  $(e^{x_k} + 2\lambda_k) = 0$ . Como  $(e^{x_k} + 2\lambda_k) > 0$ , segue que:

$$(x_k + 1) = 0 \Rightarrow x_k = -1.$$

$\square$

**Afirmção 2:** Se  $x_{k-1} > -1$ , então  $x_k \leq x_{k-1}$ .

*Demonstração.* Suponha que  $x_k > x_{k-1}$ , logo  $x_k - x_{k-1} > 0$ , daí:

$$(x_k + 1) \cdot e^{x_k} + 2\lambda_k(x_k - x_{k-1}) > 0. \text{ Absurdo!}$$

Portanto,  $x_k \leq x_{k-1}$ .  $\square$

**Afirmção 3:** Se  $x_{k-1} < -1$ , então  $x_k \geq x_{k-1}$ .

*Demonstração.* Suponha que  $x_k < x_{k-1} \Rightarrow x_k - x_{k-1} < 0$ , logo:

$$(x_k + 1) \cdot e^{x_k} + 2\lambda_k(x_k - x_{k-1}) < 0. \text{ Absurdo!}$$

Portanto,  $x_k \geq x_{k-1}$ .  $\square$

Daí, das **Afirmções** (2) e (3), a sequência  $(x_k)$  é limitada e monótona, portanto, convergente. Seja  $\lim_{k \rightarrow \infty} x_k = x^*$ , com isso  $\lim_{k \rightarrow \infty} 2\lambda_k(x_k - x_{k-1}) = 0$ , logo:

$$\lim_{k \rightarrow \infty} [(x_k + 1) \cdot e^{x_k} + 2\lambda_k(x_k - x_{k-1})] = (x^* + 1) \cdot e^{x^*} = 0 \Rightarrow x^* = -1.$$

Assim,  $(x_k)$  tende para o ponto crítico da função  $f$ , que a saber é  $-1$ .

Por outro lado, temos que:  $f(x_k) + \lambda_k(x_k - x_{k-1})^2 \leq f(x) + \lambda_k(x - x_{k-1})^2$ , para todo  $x \in \mathbb{R}$ , isto é,

$$x_k \cdot e^{x_k} + \lambda_k(x_k - x_{k-1})^2 \leq x \cdot e^x + \lambda_k(x - x_{k-1})^2.$$

Agora, Aplicando o limite, com  $k \rightarrow \infty$ , na desigualdade acima e considerando  $\lim_{k \rightarrow \infty} \lambda_k = 0$ , temos:

$$-e^{-1} \leq x \cdot e^x, \forall x \in \mathbb{R}.$$

Portanto,  $x^* = -1$  é o ponto ótimo da função.

Uma boa aplicação do Método na educação básica é a resolução do problema abaixo.

**Aplicação:** Qual a solução da equação  $e^x = x^2$ ?

Não é difícil ver que a equação acima possui uma única solução, bastando para isso construirmos o gráfico da função  $g(x) = e^x$  que é uma curva que tem como assíntota o eixo  $x$  e toca o eixo  $y$  no ponto  $(0, 1)$  e  $h(x) = x^2$  que é uma parábola com vértice na origem e concavidade voltada para cima. A utilização de gráficos para ilustrar o problema, torna a álgebra mais significativa, no entanto essa técnica só é bem sucedida com o auxílio do cálculo. Observe a figura:

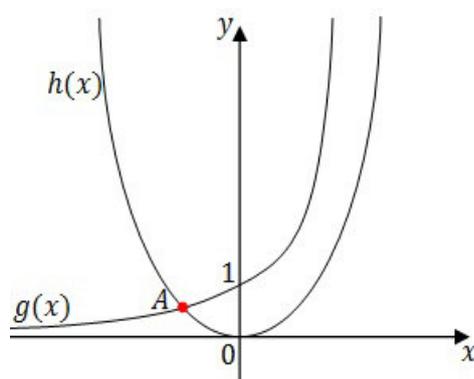


Figura 2.1:  $h(x) = x^2$  e  $g(x) = e^x$ .

Nosso objetivo é encontrar uma “boa” aproximação para o ponto A da figura, fazendo uso do nosso Método.

Para encontrarmos essa solução, tomemos a função auxiliar  $f : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ , definida por  $f(x) = e^x - \frac{1}{3}x^3$ , note que  $f(x)$  é uma função convexa, logo quase convexa. Além disso,  $f$  satisfaz as hipóteses  $(H_1)$  e  $(H_2)$ , assim utilizando nosso algoritmo encontraremos a solução para o problema.

De fato, sejam  $x_0 = -2$  e  $\lambda_k = \frac{1}{2^k}$ , devemos encontrar  $x_1$  tal que:

$$f'(x_1) + 2\lambda_1(x_1 - x_0) = 0,$$

ou seja,

$$e^{x_1} - x_1^2 + x_1 + 2 = 0.$$

Para resolver o problema acima, utilizaremos recursos computacionais (consideremos apenas 4 casas decimais) até encontrarmos a condição desejada. Geralmente, utilizamos um critério de parada específico, no nosso caso, consideremos que  $|x_k - x_{k-1}| < 10^{-4}$ . Assim, como estamos levando em conta apenas 4 casas decimais, nossa condição de parada será equivalente a  $x_k = x_{k-1}$ .

Desta forma, temos:  $x_1 = -1.1065$ ,  $x_2 = -0.7853$ ,  $x_3 = -0.7495$ ,  $x_4 = -0.7281$ ,  $x_5 = -0.7162$ , ...,  $x_{10} = -0.7039$ ,  $x_{11} = -0.7035$ ,  $x_{12} = -0.7035$  e assim sucessivamente. Note que,  $x_{11} = x_{12} = -0.7035$  será a raiz para nosso problema, pois satisfaz o nosso critério de parada. Verificando, temos que:  $0.49485 \approx e^{-0.7035} = (-0.7035)^2 \approx 0.49491$ . Portanto,  $x_k = -0.7035$  é o ponto procurado.

# Capítulo 3

## Considerações Finais

Esse trabalho foi dedicado ao estudo do Método de Ponto Proximal para Otimização Quase Convexa, para tanto foi apresentado o Algoritmo (2.2) e comprovado sua eficiência para resolução do problema. O método consiste em resolver a equação:  $f'(x_k) + 2\lambda_k(x_k - x_{k-1}) = 0$ , que é quase sempre dada de forma implícita e onde é necessário o uso de recursos computacionais para ser resolvida, por exemplo o método de Newton. (Ver p. 105 de Izmailov [17]).

Além disso, mostramos que a sequência  $(x_k)_{k \in \mathbb{N}}$  gerada pelo Algoritmo (2.2), converge para um ponto crítico, e sob a condição  $\lim_{k \rightarrow \infty} \lambda_k = 0$ , obtemos a convergência desta sequência para solução do problema (2.1). Por fim, foram apresentados alguns problemas de matemática na qual fizemos uso do método para resolução do mesmos.

# Referências Bibliográficas

- [1] AMARAL, José Henrique Salazar; BENTO, Glaydston de Carvalho. *O Método de Ponto Proximal para Otimização Convexa*, Goiás-GO. Instituto de Matemática e Estatística, Universidade Federal de Goiás, Campus II.
- [2] AMORIN, Ronan Gomes. *Introdução à Análise Convexa: Conjuntos e Funções Convexas*, Dissertação de Mestrado. Goiás-GO, 2013.
- [3] APOLINÁRIO, Helena C. Fernandes. *Método de Ponto Proximal para Minimização Multiobjetivo Quase-Convexa*. Tese de Doutorado. Rio de Janeiro-RJ, 2014.
- [4] ATTOUCH, H.; TEBOULLE, M.. *Regularized Lotka-Volterra Dynamical System as Continuous Proximal-Like Method in Optimization*. Journal of Optimization Theory and Applications, 2004.
- [5] BAZARRA, M. S.; SHERALI, H. D.; SHETTY, C. M.. *Nonlinear Programming: theory and algorithms*. 3ª ed., John Wiley and Sons, Inc., New York, 2006.
- [6] BELLO CRUZ, J. Y.; LUCAMBIO PÉREZ, L. R.; MELO, J. G.. *Convergence of the Projected Gradient Method for Quasiconvex Multiobjective Optimization*. Nonlinear Analysis, 2011.
- [7] BRITO, A. S.; CRUZ NETO, J. X. da; LOPES, J. de O.; OLIVEIRA, P.R.. *Interior Proximal Algorithm for Quasiconvex Programming Problems and Variational Inequalities with Linear Constraints*. Journal of Optimization Theory and Applications, 2012.
- [8] BOYD, Stephen P.; VANDENBERGHE, Lieven. *Convex Optimization*. Cambridge University Press, Cambridge. UK, 2004.

- [9] CARVALHO, Francisco G. de Sousa. *Algoritmo do Ponto Proximal Generalizado em Espaços de Hilbert para Problema de Desigualdade Variacional*. Dissertação de Mestrado. Teresina-PI, 2010.
- [10] CHAVES, Francisco Jones dos Reis. *O Método do Ponto Proximal para Otimização Convexa*, Dissertação de Mestrado. Teresina-PI, 2014.
- [11] CYSNE, Rubens Penha; MOREIRA, Humberto de Athyde. *Curso de Matemática para Economistas, Capítulo III: calculo no  $\mathbb{R}^n$* . 1996.
- [12] LIMA, Elon Lages. *Curso de Análise*, Volume 1. Coleção Projeto Euclides. 14ª Ed., Rio de Janeiro, IMPA, 2013.
- [13] LIMA, Elon Lages. *Funções de uma Variável*, Volume 1. 12ª ed., Rio de Janeiro, IMPA, 2013.
- [14] GUIDORIZZI, Hamilton, *Curso de Cálculo*, Volume 1, Quinta Edição, Rio de Janeiro, RJ, Editora LTC.
- [15] HARREL, Charles R.; GHOSH, Biman K.; BOWDEN, Royce. *Simulation Using Promodel*. New York, McGraw-Hill, 2000.
- [16] IZMAILOV, Alexey; SOLODOV, Mikhail V.. *Otimização: condições de otimização, elementos de análise convexa e de Dua*, Volume 1, 3ª ed., Rio de Janeiro: IMPA, 2014.
- [17] IZMAILOV, Alexey; SOLODOV, Mikhail V.. *Otimização: métodos computacionais*, Volume 2, 2ª ed., Rio de Janeiro: IMPA, 2012.
- [18] MANGASARIAN, O. L.. *Nonlinear Programming*. McGraw-Hill, New York, 1969.
- [19] MARTINET, B. *Régularisation d'inéquations variationnelles par approximations successives*. (French)Rev. Française Informat. Recherche Opérationnelle 4 , Ser. R-3, 154-158, (1970).
- [20] MUNIZ NETO, Antônio Caminha. *Tópicos de Matemática Elementar: introdução à análise*. Volume 3, 2ª ed., Rio de Janeiro: SBM, 2013.

- [21] MUROLO, Afrânio Carlos; BONETTO, Giacomo Augusto. *Matemática aplicada à administração, economia e contabilidade*. São Paulo: Pioneira Thomson Learning, 2004.
- [22] NETO ANTAR, Aref; SAMPAIO, José L. P.; LAPA, Nilton; CAVALLANTE, Sidney Luiz. *Introdução à Análise*. Editora: moderna, São Paulo, 1985.
- [23] PENOT, J. P.. *Characterization of solution sets of quasiconvex programs*. J. Optim. Theory Appl. 2006.
- [24] QUIROZ, E. A. P.; OLIVEIRA, P. R. *Convergence of the Proximal Point Method for Quasiconvex Minimization*. Submitted, 2006.
- [25] ROCKAFELLAR, R. T.. *Monotone operators and the proximal point algorithm*, SIAM J. Control. Optim. 14, 877-898, (1976).
- [26] SILVA, Renata Batista e. *Método do Ponto Proximal Interior para Minimização Quase-Conveça*. Dissertação de Mestrado. Teresina-PI, 2013.
- [27] SOUZA, Matheus; DINIZ-EHRHARDT, Maria A.. *Otimização e Análise Conveça: aspectos teóricos e aplicações*. 2011.