

# Exercícios de Análise Numérica Funcional e Optimização

Carlos J. S. Alves

Instituto Superior Técnico (2012)

# Contents

<b>1</b>	<b>Exercícios de 2010</b>	<b>3</b>
1.1	Teste 1 (2010/11)	3
1.1.1	Enunciado	3
1.1.2	Resolução	4
1.2	Exame 1 (2010/11)	7
1.2.1	Primeira Parte	7
1.2.2	Segunda Parte	7
1.2.3	Primeira Parte - Resolução	9
1.2.4	Segunda Parte - Resolução	11
1.3	Exame 2 (2010/11)	13
1.3.1	Primeira Parte	13
1.3.2	Segunda Parte	14
1.3.3	Primeira Parte - Resolução	15
1.3.4	Segunda Parte - Resolução	16
<b>2</b>	<b>Exercícios (2011)</b>	<b>19</b>
2.1	Teste 1	19
2.1.1	Enunciado	19
2.1.2	Resolução	19
2.2	Exame 1	23
2.2.1	Primeira Parte	23
2.2.2	Segunda Parte	23
2.2.3	Primeira Parte - Resolução	25
2.2.4	Segunda Parte - Resolução	27
2.3	Exame 2	30
2.3.1	Primeira Parte	30
2.3.2	Segunda Parte	30
2.3.3	Resolução	31
<b>3</b>	<b>Outros Exercícios</b>	<b>35</b>
<b>4</b>	<b>Trabalhos Computacionais</b>	<b>38</b>
4.1	Modelo 1	38
4.2	Modelo 2	40
4.3	Modelo 3	41

# 1 Exercícios de 2010

## 1.1 Teste 1 (2010/11)

### 1.1.1 Enunciado

1)<sub>[3.0]</sub> Seja  $C_s$  o espaço vectorial  $C[1, R]$  com a norma

$$\|u\|_{\infty;s} = \max_{x \in [1, R]} |x^s u(x)|.$$

- a) Quais os  $s \in \mathbb{R}$  onde  $\|\cdot\|_{\infty;s}$  são normas equivalentes e  $C_s$  são espaços de Banach?  
b) Defina condições em  $K, s$  para que  $\|A\|_{\mathcal{L}(C_s, C_s)} < 1$ , onde  $A$  é o operador

$$(Au)(x) = \int_1^R y^s K(x, y) u(y) dy,$$

e  $K$  é uma função contínua em  $[1, R]^2$ .

2)<sub>[4.0]</sub> Seja  $H$  espaço de Hilbert (real), e  $a, b \in H$ . Considere a equação em  $u \in H$  :

$$(1 - \langle a, u \rangle) u = b \quad (*)$$

- a) Mostre que se  $\|a\| \|b\| < \frac{1}{4}$ , a sucessão  $(u_n)$  definida por

$$u_{n+1} = \langle a, u_n \rangle u_n + b,$$

converge para uma solução de  $(*)$ , quando  $2\|a\| \|u_0\| \leq c < 1$ .

- b) Sendo  $H = H^1(0, 1)$ , e nas condições de a), justifique que  $u_n$  converge para uma solução

$$u = c(r)b,$$

apresentando  $c(r)$ , uma constante dependente de  $r = \int_0^1 (a(t)b(t) + a'(t)b'(t)) dt$ .

3)<sub>[3.0]</sub>

- a) Determine  $\alpha_0, \alpha_1, \alpha_2$  tal que  $\phi(x) = \alpha_2|x|x + \alpha_1|x| + \alpha_0x$  verifique  $\phi''' = \delta$ .

b)<sup>1</sup> Seja  $F(x) = f(x) + Ag'(Bx)$ , em que  $g$  é periódica ( $g(x+T) = g(x), \forall x \in \mathbb{R}$ ), e  $A, B$  constantes ( $B, T \neq 0$ ). Determine  $\epsilon$  tal que

$$(F * \mu_\epsilon)(x) = f(x + \xi),$$

com  $\xi \in [-\epsilon, \epsilon]$ , e onde  $\mu_\epsilon(x) = \begin{cases} (2\epsilon)^{-1}, & |x| < \epsilon \\ 0, & |x| \geq \epsilon \end{cases}$ .

---

<sup>1</sup>Por erro, foi colocado  $g$  e não  $g'$  na definição de  $F$ .

### 1.1.2 Resolução

**1a)** Basta ver que as normas são todas equivalentes à norma do máximo (caso  $s = 0$ ).

Se  $s > 0$

$$\begin{aligned} \|u\|_{\infty;s} &= \max_{x \in [1,R]} |x^s u(x)| \leq \max_{x \in [1,R]} |x^s| \|u\|_{\infty} \leq R^s \|u\|_{\infty} \\ \|u\|_{\infty;s} &= \max_{x \in [1,R]} \underbrace{|x^s|}_{\geq 1} |u(x)| \geq \max_{x \in [1,R]} |u(x)| = \|u\|_{\infty} \end{aligned}$$

e se  $s < 0$  (de forma semelhante)

$$R^s \|u\|_{\infty} \leq \|u\|_{\infty;s} = \max_{x \in [1,R]} \underbrace{|x^s|}_{\leq 1} |u(x)| \leq \|u\|_{\infty}.$$

Como as normas são equivalentes e  $C[1, R]$  é completo com a norma do máximo, as sucessões de Cauchy convergentes na norma do máximo são as mesmas em qualquer  $C_s$ , que são por isso também completos e todos são espaços de Banach.

**1b)**

$$\|A\|_{\mathcal{L}(C_s, C_s)} = \sup_{v \neq 0} \frac{\|Av\|_{\infty;s}}{\|v\|_{\infty;s}} = \sup_{v \neq 0} \frac{\max_{x \in [1,R]} |x^s \int_1^R K(x, y) y^s v(y) dy|}{\|v\|_{\infty;s}}$$

como  $|y^s v(y)| \leq \|v\|_{\infty;s}$  obtemos

$$\|A\|_{\mathcal{L}(C_s, C_s)} \leq \max_{x \in [1,R]} x^s \int_1^R |K(x, y)| dy \leq (R-1) \max_{x, y \in [1,R]} |x^s K(x, y)|$$

Definindo  $\|K\|_{\infty} = \max_{x, y \in [1,R]} |K(x, y)|$ :

- se  $s > 0$ ,  $A$  será contractivo se  $(R-1)R^s \|K\|_{\infty} < 1$
- se  $s \leq 0$ ,  $A$  será contractivo se  $(R-1)\|K\|_{\infty} < 1$ ,

**2a)** Definimos  $G(u) = \langle a, u \rangle u + b$ . Seja  $S = \bar{B}(0, \frac{c}{2\|a\|})$ , bola fechada em  $H$ , que é um convexo (não trivial  $c > 0$ ).

Aplicamos o Teorema do Ponto Fixo, com a derivação de Fréchet.

- Contractividade em  $S$ . Para calcular  $G'_u(h)$ , obtemos

$$G(u+h) - G(u) = \langle a, u+h \rangle (u+h) - \langle a, u \rangle u = \langle a, h \rangle u + \langle a, u \rangle h + \langle a, h \rangle h$$

e portanto  $G'_u(h) = \langle a, h \rangle u + \langle a, u \rangle h$ , como pela desigualdade de Cauchy-Schwarz

$$\begin{aligned} \|G'_u(h)\| &= \|\langle a, h \rangle u + \langle a, u \rangle h\| \leq |\langle a, h \rangle| \|u\| + |\langle a, u \rangle| \|h\| \\ &\leq \|a\| \|h\| \|u\| + \|a\| \|u\| \|h\| = 2\|a\| \|u\| \|h\| \end{aligned}$$

obtemos

$$\|G'_u\| = \sup_{h \neq 0} \frac{\|G'_u(h)\|}{\|h\|} \leq \sup_{h \neq 0} \frac{2\|a\| \|u\| \|h\|}{\|h\|} = 2\|a\| \|u\| < 1,$$

quando  $\|u\| \leq \frac{c}{2\|a\|}$ , pois  $u \in S$ .

- Invariância em  $S$ . Dado  $u \in S$ , vejamos que  $G(u) \in S$ , ou seja,

$$\|G(u)\| \leq \|a\| \|u\|^2 + \|b\| < \|a\| \left(\frac{c}{2\|a\|}\right)^2 + \|b\| = \frac{c^2}{4\|a\|} + \|b\| \leq \frac{c^2}{4\|a\|} + \frac{1}{4\|a\|} \leq \frac{1}{2\|a\|}, \text{ pois } \|b\| \leq \frac{1}{4\|a\|}, c < 1.$$

Pelo Teorema do Ponto Fixo,  $\exists^1 u \in S : u = G(u) = \langle a, u \rangle u + b$ , e temos a convergência do método do ponto fixo quando  $u_0 \in S$  (ou seja, quando  $2\|a\| \|u_0\| \leq c < 1$ ).

**2b)** Primeiro notamos que  $r = \langle a, b \rangle_{H^1(a,b)}$ .

De (\*) temos  $\langle a, u \rangle = \langle a, \langle a, u \rangle u + b \rangle = \langle a, u \rangle \langle a, u \rangle + \langle a, b \rangle$ , escrevendo  $x = \langle a, u \rangle$  temos

$$x = x^2 + r \Leftrightarrow x = \frac{1}{2} \pm \sqrt{\frac{1}{4} - r}$$

e assim  $(1-x)u = b \Leftrightarrow (\frac{1}{2} \mp \sqrt{\frac{1}{4} - r})u = b$ . Como  $r = \langle a, b \rangle \leq \|a\| \|b\| < \frac{1}{4}$ , o valor de  $x$  é real, e temos

$$u = \frac{2}{1 \mp \sqrt{1 - 4r}} b.$$

O valor é  $c(r) = \frac{2}{1 + \sqrt{1 - 4r}}$ , mais próximo de zero, pois  $S$  definido em a) contém 0.

**3a)** Usando o cálculo simbólico já conhecido, obtemos

$$\phi'(x) = \alpha_2(\text{sgn}(x)x + |x|) + \alpha_1 \text{sgn}(x) + \alpha_0,$$

e notamos que  $\text{sgn}(x)x = |x|$ . Portanto

$$\phi''(x) = 2\alpha_2(|x|)' + 2\alpha_1 \delta = 2\alpha_2 \text{sgn}(x) + 2\alpha_1 \delta,$$

e assim

$$\phi''' = 4\alpha_2 \delta + 2\alpha_1 \delta' = \delta,$$

quando  $4\alpha_2 = 1$ ,  $\alpha_1 = 0$ , para qualquer  $\alpha_0$ .

Nota 1:  $\langle \delta', v \rangle = -\langle \delta, v' \rangle = -v'(0)$  não é anulável doutra forma.

Nota 2: Para quem seguiu outros caminhos... e chegou a  $\phi''' = 6\alpha_2 \delta + 2(\alpha_2 x + \alpha_1) \delta'$ , não poderia fazer  $\alpha_2 = \frac{1}{6}$  e daí  $\alpha_1 = -\frac{1}{6}x$ , pois usou antes  $\alpha_1$  como constante... O resultado seria o mesmo, mas porque  $x\delta' = -\delta$ , já que:

$$\langle x\delta', v \rangle = \langle \delta', xv \rangle = -\langle \delta, (xv)' \rangle = -\langle \delta, v + xv' \rangle = -\langle \delta, v \rangle + 0, \text{ pois } xv'|_{x=0} = 0$$

---

3b)

$$\begin{aligned}(F * \mu_\epsilon)(x) &= \int_{\mathbb{R}} (f(y) + Ag'(By))\mu_\epsilon(x - y)dy = \int_{x-\epsilon}^{x+\epsilon} (f(y) + Ag'(By))\frac{1}{2\epsilon}dy \\ &= \frac{1}{2\epsilon} \int_{x-\epsilon}^{x+\epsilon} f(y)dy + A \int_{x-\epsilon}^{x+\epsilon} g'(By)dy = f(x + \xi) + \frac{A}{B}[g(By)]_{x-\epsilon}^{x+\epsilon} \\ &= f(x + \xi) + \frac{A}{B}(g(Bx + B\epsilon) - g(Bx - B\epsilon))\end{aligned}$$

é necessário que  $g(Bx + B\epsilon) = g(Bx - B\epsilon)$ , para qualquer  $x$ . Pela periodicidade  $T = 2B\epsilon$ , ou seja  $\epsilon = \frac{T}{2B}$ .

## 1.2 Exame 1 (2010/11)

### 1.2.1 Primeira Parte

1.1)<sub>[4.0]</sub> Considere a sucessão de funções definida por

$$u_{n+1}(t) = \int_0^{2\pi} \sin\left(\frac{t+s}{2}\right) \cos(\beta u_n(s)) ds,$$

onde  $\beta \in \mathbb{R}$  é um parâmetro constante.

a) Considere em  $C[0, 2\pi]$  o operador  $A$  que se define nessa iteração  $u_{n+1} = Au_n$ . Calcule a derivada de Fréchet de  $A$ .

b) Determine condições sobre  $\beta$  de forma a que  $A$  seja uma contração, e apresente uma estimativa de erro a priori, calculando  $\|u_1 - u_0\|_\infty$ , começando com  $u_0 = 0$ .

1.2)<sub>[3.0]</sub> Seja  $H$  espaço de Hilbert (real), com  $\langle a, b \rangle = 0$ . Dado  $v_0 \in H$  inicial, considere a sucessão

$$v_{n+1} = \langle v_n, a \rangle a + \langle v_n, b \rangle b.$$

a) Mostre que  $v_n = \langle v_0, a \rangle \|a\|^{2n-2} a + \langle v_0, b \rangle \|b\|^{2n-2} b$ , se  $n \geq 1$ , e discuta a convergência.

b) Sendo  $H = H^1(0, 1)$ , imponha condições sobre  $a$  e  $b$  tais que  $\|v_n - z\|_{H^1(0,1)} \rightarrow 0$ , e

$$z(x) = \int_0^1 z(t) (a(t)a(x) + b(t)b(x)) dt + \int_0^1 z'(t) (a'(t)a(x) + b'(t)b(x)) dt.$$

1.3)<sub>[3.0]</sub> Mostre que a função  $u(x) = \frac{1}{2}e^x|x|$  é solução generalizada do problema

$$\int_{\mathbb{R}} (u''(x) - 2u'(x) + u(x)) v(x) dx = v(0), \quad \forall v \in C_c^\infty(\mathbb{R}),$$

e que  $y = u * f$  é uma solução particular de  $y''(x) - 2y'(x) + y(x) = f(x)$ .

### 1.2.2 Segunda Parte

2.1)<sub>[2.5]</sub> Com  $a > 1$ , considere a forma quadrática

$$f(\mathbf{x}) = \mathbf{x}^\top \begin{bmatrix} 4 & 1 & 1 \\ 1 & 3 & 0 \\ 1 & 0 & a \end{bmatrix} \mathbf{x} - x_1 + x_3 - 3, \quad \text{com } \mathbf{x} \in \mathbb{R}^3$$

a) Com  $\mathbf{x}^{(0)} = \mathbf{0}$ ,  $a = 2$ , aplicando o método dos gradientes conjugados determine o ponto de mínimo de  $f$ .

b) Com  $a > 7$ , qualquer que seja a iterada inicial, determine  $\beta \in (0, 1)$  tal que o erro do método do gradiente decresça mais rapidamente que  $O(\beta^n)$ .

**2.2)**<sub>[4.5]</sub> Seja  $f(x_1, x_2) = e^{2x_1} + e^{-x_1-x_2} + 2x_2$ .

a) Determine e mostre que há um e um só mínimo global em  $\mathbb{R}^2$ .

b) Com  $\mathbf{x}^{(0)} = \mathbf{0}$  apresente o sistema para obter  $\mathbf{x}^{(1)}$  pelo método de Levenberg-Marquardt.

c) Com  $\mathbf{x}^{(0)} = \mathbf{0}$  compare  $\mathbf{x}^{(1)}$  obtido pelo método do gradiente e pelo método de Fletcher-Reeves (GC).

**2.3)**<sub>[3.0]</sub> Aplicando as condições de Karush-Kuhn-Tucker, determine os pontos de mínimo da função

$$f(x_1, x_2, x_3) = e^{-(x_1+x_2+x_3)} + x_1 - x_3$$

sujeitos às restrições:

a)  $x_3 = 0, x_1 \leq x_2 \leq 0$ ;

b)  $x_1 = x_3 - 1, x_2 \leq x_1, x_2 \leq 0$ .



### 1.2.3 Primeira Parte - Resolução

1.1a) É imediato que

$$Au(t) = \int_0^{2\pi} \sin\left(\frac{t+s}{2}\right) \cos(\beta u(s)) ds,$$

define ainda uma função contínua. De um modo geral, escrevendo  $K(t, s) = \sin\left(\frac{t+s}{2}\right)$ ;  $V(x) = \cos(\beta x)$ , temos

$$\begin{aligned} (A(u+h) - A(u))(t) &= \int_0^{2\pi} K(t, s)(V(u(s)+h(s)) - V(u(s))) ds \\ &= \int_0^{2\pi} K(t, s)(V'(u(s))h(s) + \frac{1}{2}V''(\xi)h(s)^2) ds \end{aligned}$$

pelo que temos  $A'_u h(t) = \int_0^{2\pi} K(t, s)V'(u(s))h(s) ds$ , já que

$$\|A(u+h) - A(u) - A'_u h\|_\infty \leq \frac{1}{2} \int_0^{2\pi} \|K\|_\infty \|V''\|_\infty \|h\|_\infty^2 ds = O(\|h\|_\infty^2).$$

Como  $V'(x) = -\beta \sin(\beta x)$ , obtemos

$$A'_u h(t) = -\beta \int_0^{2\pi} \sin\left(\frac{t+s}{2}\right) \sin(\beta u(s)) h(s) ds,$$

1.1b) A norma de  $A'_u$  em  $\mathcal{L}(C[0, 2\pi])$  é dada por

$$\begin{aligned} \|A'_u\|_{\mathcal{L}} &= \sup_{v \neq 0} \frac{\|A'_u v\|_\infty}{\|v\|_\infty} \leq \sup_{v \neq 0} \frac{|\beta| \int_0^{2\pi} \|\sin\left(\frac{t+s}{2}\right) \sin(\beta u)\|_\infty \|v\|_\infty ds}{\|v\|_\infty} \\ &\leq \sup_{v \neq 0} \frac{2\pi|\beta| \|v\|_\infty}{\|v\|_\infty} = 2\pi|\beta| \end{aligned}$$

Assim, garantimos que  $A$  é uma contracção em  $C[0, 2\pi]$  se  $2\pi|\beta| < 1 \Leftrightarrow |\beta| < \frac{1}{2\pi}$ . Nesse caso, e como  $u_0 = 0$ ,

$$u_1(t) = Au_0(t) = \int_0^{2\pi} \sin\left(\frac{t+s}{2}\right) ds = -2 \cos\left(\frac{t}{2} + \pi\right) + 2 \cos\left(\frac{t}{2}\right) = 4 \cos\left(\frac{t}{2}\right)$$

obtém-se  $\|u_1 - u_0\|_\infty = 4$ , logo  $\|e_n\| \leq 4 \frac{(2\pi|\beta|)^n}{1-2\pi|\beta|}$ .

1.2a) Por indução,  $v_1$  verifica. Provamos para  $v_{n+1}$  assumindo a fórmula para  $v_n$ .

$$\begin{aligned} v_{n+1} &= \langle v_n, a \rangle a + \langle v_n, b \rangle b \\ &= \langle \langle v_0, a \rangle \|a\|^{2n-2} a, a \rangle a + 0 + 0 + \langle \langle v_0, b \rangle \|b\|^{2n-2} b, b \rangle b \\ &= \langle v_0, a \rangle \|a\|^{2n} a + \langle v_0, b \rangle \|b\|^{2n} b \end{aligned}$$

Daqui conclui-se a convergência se  $\|a\|, \|b\| \leq 1$ , sendo para zero se  $\|a\|, \|b\| < 1$ , e quando  $\|a\|, \|b\| = 1$ , o valor  $v_1$  é logo a solução.

**1.2b)** Notamos que  $z = \langle z, a \rangle_{H^1(a,b)} a + \langle z, b \rangle_{H^1(a,b)} b$ , porquanto é o limite de  $a$ , obtido quando  $\|a\|_{H^1}, \|b\|_{H^1} = 1$ , ou seja, quando

$$\int_0^{2\pi} a(t)^2 + a'(t)^2 dt = \int_0^{2\pi} b(t)^2 + b'(t)^2 dt = 1.$$

**1.3)** A expressão significa que  $u'' - 2u' + u = \delta$ , o que pode ser verificado facilmente (com  $u(x) = \frac{1}{2}e^x|x|$ ):

$$u'(x) = \frac{1}{2}e^x|x| + \frac{1}{2}e^x \operatorname{sgn}(x) \implies u''(x) = \frac{1}{2}e^x|x| + \frac{1}{2}e^x \operatorname{sgn}(x) + \frac{1}{2}e^x \operatorname{sgn}(x) + e^x \delta(x)$$

e notamos que  $e^x \delta(x) = \delta(x)$ .

$$\text{Logo } u'' - 2u' + u = \frac{1}{2}e^x|x| + e^x \operatorname{sgn}(x) + \delta(x) - (e^x|x| + e^x \operatorname{sgn}(x)) + \frac{1}{2}e^x|x| = \delta(x).$$

Consequentemente  $u$  é uma solução fundamental da equação diferencial e temos  $y = u * f$  como solução particular.

NOTA: Alternativamente (e *mais complicado*) servindo para ilustrar como o cálculo simbólico simplifica as contas:

- Considerávamos  $v \in C^\infty$  com  $\operatorname{supp}(v) \subset (-R, R)$ , e assim  $v(\pm R) = v'(\pm R) = 0$ ,

$$\begin{aligned} 2 \int_{\mathbb{R}} u'(x)v(x)dx &= - \int_{\mathbb{R}} e^x|x|v'(x)dx = \int_{-R}^0 e^x x v'(x)dx - \int_0^R e^x x v'(x)dx \\ &= - \int_{-R}^0 (e^x x)'v(x)dx + \int_0^R (e^x x)'v(x)dx + [e^x x v(x)]_{-R}^0 - [e^x x v(x)]_0^R \\ &= - \int_{-R}^0 e^x(x+1)v(x)dx + \int_0^R e^x(x+1)v(x)dx \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \int_{\mathbb{R}} u''(x)v(x)dx &= \frac{1}{2} \int_{\mathbb{R}} e^x|x|v''(x)dx = -\frac{1}{2} \int_{-R}^0 e^x x v''(x)dx + \frac{1}{2} \int_0^R e^x x v''(x)dx \\ &= -\frac{1}{2} \left( \int_{-R}^0 (e^x x)''v(x)dx + [e^x x v'(x)]_{-R}^0 - [(e^x x)'v(x)]_{-R}^0 \right) \\ &\quad + \frac{1}{2} \left( \int_0^R (e^x x)''v(x)dx + [e^x x v'(x)]_0^R - [(e^x x)'v(x)]_0^R \right) \\ &= -\frac{1}{2} \left( \int_{-R}^0 (e^x x)''v(x)dx + 0 - v(0) \right) + \frac{1}{2} \left( \int_0^R (e^x x)''v(x)dx + 0 + v(0) \right) \\ &= -\frac{1}{2} \int_{-R}^0 e^x(x+2)v(x)dx + \frac{1}{2} \int_0^R e^x(x+2)v(x)dx + v(0) \end{aligned}$$

assim,

$$\begin{aligned}
 \int_{\mathbb{R}} u''(x)v(x) + u(x)v(x)dx &= -\frac{1}{2} \int_{-R}^0 e^x(x+2)v(x)dx + \frac{1}{2} \int_0^R e^x(x+2)v(x)dx + v(0) \\
 &\quad -\frac{1}{2} \int_{-R}^0 e^x xv(x)dx + \frac{1}{2} \int_0^R e^x xv(x)dx \\
 &= -\frac{1}{2} \int_{-R}^0 e^x(2x+2)v(x)dx + \frac{1}{2} \int_0^R e^x(2x+2)v(x)dx + v(0)
 \end{aligned}$$

e a diferença deste com  $2 \int_{\mathbb{R}} u'(x)v(x)dx$  dá apenas  $v(0)$ , ou seja:

$$\int_{\mathbb{R}} (u''(x) - 2u'(x) + u(x))v(x)dx = v(0), \quad \forall v \in C_c^\infty(\mathbb{R}).$$

### 1.2.4 Segunda Parte - Resolução

**2.1a)** A matriz é simétrica e definida positiva, pelo T. Gerschgorin  $\lambda \in [2, 6] \cup [2, 4] \cup [a-1, a+1] \subset ]0, \infty[$ .

A solução resulta de resolver o sistema linear

$$\begin{bmatrix} 4 & 1 & 1 \\ 1 & 3 & 0 \\ 1 & 0 & 2 \end{bmatrix} \mathbf{x} = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ -1 \end{bmatrix}$$

e aplicando o método temos  $\mathbf{d}^{(0)} = \mathbf{r}^{(0)} = \mathbf{b} = (1, 0, -1)$

$$\mathbf{x}^{(1)} = \mathbf{x}^{(0)} + \alpha_0 \mathbf{d}^{(0)} = \mathbf{0} + \frac{\mathbf{r}^{(0)} \cdot \mathbf{d}^{(0)}}{\mathbf{d}^{(0)} \cdot A \mathbf{d}^{(0)}} \mathbf{d}^{(0)} = \frac{2}{4} \mathbf{b} = \begin{bmatrix} \frac{1}{2} \\ 0 \\ -\frac{1}{2} \end{bmatrix}$$

agora  $\mathbf{r}^{(1)} = \mathbf{b} - A\mathbf{x}^{(1)} = (-\frac{1}{2}, -\frac{1}{2}, -\frac{1}{2})$ ;  $\mathbf{d}^{(1)} = \mathbf{r}^{(1)} + \frac{3/4}{2} \mathbf{d}^{(0)} = (-\frac{1}{2} + \frac{3}{8}, -\frac{1}{2}, -\frac{1}{2} - \frac{3}{8})$ , e ainda

$$\mathbf{x}^{(2)} = \mathbf{x}^{(1)} + \alpha_1 \mathbf{d}^{(1)} = \begin{bmatrix} \frac{1}{2} \\ 0 \\ -\frac{1}{2} \end{bmatrix} + \frac{12}{43} \begin{bmatrix} -\frac{1}{8} \\ -\frac{1}{2} \\ -\frac{7}{8} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{20}{43} \\ -\frac{6}{43} \\ -\frac{32}{43} \end{bmatrix}$$

com  $\mathbf{r}^{(2)} = \mathbf{b} - A\mathbf{x}^{(2)} = (\frac{1}{43}, -\frac{2}{43}, \frac{1}{43})$ ;  $\mathbf{d}^{(2)} = \frac{6}{1849}(7, -15, 6)$ , e finalmente a solução exacta, que é o mínimo:

$$\mathbf{x}^{(3)} = \mathbf{x}^{(2)} + \alpha_2 \mathbf{d}^{(2)} = \begin{bmatrix} \frac{20}{43} \\ -\frac{6}{43} \\ -\frac{32}{43} \end{bmatrix} + \frac{43}{114} \begin{bmatrix} \frac{42}{1849} \\ -\frac{90}{1849} \\ -\frac{36}{1849} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{9}{19} \\ -\frac{3}{19} \\ -\frac{14}{19} \end{bmatrix}$$

**2.1b)** Os valores próprios são reais (matriz simétrica), e pelo T. Gerschgorin, o mínimo varia  $2 \leq \lambda_m \leq 6$ , enquanto o máximo  $6 < a-1 \leq \lambda_M \leq a+1$ , com  $a > 7$ .

Portanto  $\left| \frac{\lambda_M - \lambda_m}{\lambda_M + \lambda_m} \right| \leq \frac{\lambda_M - 2}{\lambda_M + 2} < 1$ , e  $\frac{\lambda_M - 2}{\lambda_M + 2}$  é crescente como função de  $\lambda_M$ , logo no máximo temos  $\beta = \frac{(a+1)-2}{(a+1)+2} = \frac{a-1}{a+3} < 1$ .

**2.2a)** Temos  $\nabla f(x) = (2e^{2x_1} - e^{-x_1-x_2}, -e^{-x_1-x_2} + 2) = (0, 0)$  quando  $2e^{2x_1} = e^{-x_1-x_2}$ ,  $2 = e^{-x_1-x_2}$ , o que implica  $e^{2x_1} = 1 \Leftrightarrow x_1 = 0$ . De onde,  $2 = e^{0-x_2}$ ,  $x_2 = -\log 2$ . Conclui-se assim que há um só ponto crítico,  $z = (0, -\log 2)$ , e verifica-se ser ponto de mínimo estrito, porque

$$H_f(z) = \begin{bmatrix} 4e^{2x_1} + e^{-x_1-x_2} & e^{-x_1-x_2} \\ e^{-x_1-x_2} & e^{-x_1-x_2} \end{bmatrix}_{x=(0, -\log 2)} = \begin{bmatrix} 6 & 2 \\ 2 & 2 \end{bmatrix}$$

é uma matriz definida positiva.

**2.2b)** O método de Levenberg-Marquardt

$$(\epsilon_n I + H_f(\mathbf{x}^{(0)})) \Delta \mathbf{x}^{(0)} = -\nabla f(\mathbf{x}^{(0)})$$

e obtemos  $H_f(\mathbf{0}) = \begin{bmatrix} 5 & 1 \\ 1 & 1 \end{bmatrix}$ ,  $\nabla f(\mathbf{0}) = (1, 1)$ , logo (para  $\epsilon > 0$  que mantém a matriz definida positiva):

$$\begin{bmatrix} 5 + \epsilon & 1 \\ 1 & 1 + \epsilon \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \Delta x_1^{(0)} \\ \Delta x_2^{(0)} \end{bmatrix} = - \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix}$$

**2.2c)** Pelo método do gradiente  $x^{(1)} = x^{(0)} - \omega \nabla f(x^{(0)}) = -\omega \nabla f(\mathbf{0}) = -\omega(1, 1)$

$$\phi(\omega) = f(-\omega, -\omega) = e^{-2\omega} + e^{2\omega} - 2\omega$$

$\phi'(\omega) = -2e^{-2\omega} + 2e^{2\omega} - 2 = 0 \Leftrightarrow 4 \sinh(2\omega) = 2 \Leftrightarrow \omega = \frac{1}{2} \sinh^{-1}(\frac{1}{2})$ .

Portanto, pelo método do gradiente:  $x^{(1)} = -\frac{1}{2} \sinh^{-1}(\frac{1}{2})(1, 1) = -0.2406..(1, 1)$ .

Pelo método do Gradiente Conjugado (Fletcher-Reeves), temos a mesma direcção de descida  $d^{(0)} = -\nabla f(\mathbf{0}) = (-1, -1)$ , e o resultado seria o mesmo.

Efectuando os cálculos directamente pela fórmula, ou seja sem procura unidireccional, obtemos:

$$\alpha_0 = \frac{r^{(0)} \cdot d^{(0)}}{d^{(0)} \cdot H_f(\mathbf{0}) \cdot d^{(0)}} = \frac{2}{8}, \quad x^{(1)} = x^{(0)} + \alpha_0 d^{(0)} = \left(-\frac{1}{4}, -\frac{1}{4}\right)$$

ambos os valores são semelhantes, mas longe da solução  $z = (0, -\log 2)$ . (... obteríamos só  $\|e^{(9)}\| < 10^{-4}$ )

**2.3a)** Simplificamos usando as condições de igualdade,  $c_3(x) = x_3 = 0$ , usando apenas as condições de desigualdade  $c_1(x) = x_2 - x_1 \geq 0$ ,  $c_2(x) = -x_2 \geq 0$ , pelo que o Lagrangiano fica

$$\mathcal{L}_f(x, \lambda) = e^{-(x_1+x_2)} + x_1 - \lambda_1(x_2 - x_1) + \lambda_2 x_2,$$

e temos as condições KKT

$$\nabla \mathcal{L}_f(x, \lambda) = (-e^{-(x_1+x_2)} + 1 + \lambda_1, -e^{-(x_1+x_2)} - \lambda_1 + \lambda_2) = (0, 0),$$

com  $\lambda_1, \lambda_2 \geq 0$ ,  $\lambda_1(x_2 - x_1) = 0$ ,  $\lambda_2 x_2 = 0$ .

- caso  $\lambda_1, \lambda_2 = 0$ , obtemos condições livres  $(-e^{-(x_1+x_2)} + 1, -e^{-(x_1+x_2+x_3)}) = (0, 0)$ , mas impossíveis.

- caso  $\lambda_2 \neq 0$ ,  $(-e^{-(x_1+x_2)} + 1, -e^{-(x_1+x_2)} + \lambda_2) = (0, 0)$ , implica  $1 = e^{-(x_1+x_2)} = \lambda_2 \geq 0$ . Assim  $x_2 = 0$ , logo  $e^{-x_1} = 1 \Rightarrow x_1 = 0$ .

O ponto de mínimo com as restrições é  $z = (0, 0)$ . Aí as restrições activas são  $c_1$  e  $c_2$  com gradientes  $(-1, 1)$ ,  $(0, -1)$ , linearmente independentes (LICQ), logo  $F_2 = \{0\}$ , e será estrito, pelas condições suficientes de segunda ordem.

**2.3b)** De forma semelhante  $c_3(x) = x_1 - x_3 + 1 = 0$ , usando apenas as condições de desigualdade  $c_1(x) = x_1 - x_2 \geq 0$ ,  $c_2(x) = -x_2 \geq 0$ , pelo que o Lagrangiano fica

$$\mathcal{L}_f(x, \lambda) = e^{-(2x_1+x_2+1)} - 1 - \lambda_1(x_1 - x_2) + \lambda_2 x_2,$$

e temos

$$\nabla \mathcal{L}_f(x, \lambda) = (-2e^{-(2x_1+x_2+1)} - \lambda_1, -e^{-(2x_1+x_2+1)} + \lambda_1 + \lambda_2).$$

Reparamos imediatamente que  $-2e^{-(2x_1+x_2+1)} - \lambda_1 = 0$  implica  $\lambda_1 < 0$ , sempre impossível (haverá ponto de ínfimo no infinito...).

## 1.3 Exame 2 (2010/11)

### 1.3.1 Primeira Parte

1.1)<sub>[3.0]</sub> Com  $u(0) = 0$ , considere a equação diferencial

$$u'(t) = \sin(v(t)u(t))$$

onde  $v \in C[0, T]$ .

a) Mostre que sendo  $(A_v u)(t) = \int_0^t \sin(v(s)u(s)) ds$ , a sucessão  $u_{n+1} = A_v(u_n)$  se convergir, converge para a solução da equação diferencial.

b) Apresente a derivada de Fréchet do operador  $A_v$  em  $C[0, T]$ , e estabeleça condições para a convergência da sucessão definida em a).

1.2)<sub>[3.0]</sub> Considere o sistema de equações

$$\begin{cases} x^2 + 2y^2 = z - 1 \\ x^3 - x + 2y^3 + z^3 = 1 \\ x^3 + y^2 - y + z^2 = 1 \end{cases}$$

Determine uma aproximação da solução aplicando o Método de Broyden, depois da inicialização pelo Método de Newton com o vector nulo.

**1.3)**<sub>[1.5]</sub> Sendo  $\mathbf{v} = (1, \sqrt{2}, \dots, \sqrt{N})$ , calcule a norma da sua TFD,  $\|\mathcal{F}\mathbf{v}\|_2$ .

**1.4)**<sub>[2.5]</sub> Considere a função  $f(x) = \begin{cases} f_1(x), & x < a \\ f_2(x), & x > a \end{cases}$  com  $f_1 \in C^1] - \infty, a]$ ,  $f_2 \in C^1[a, +\infty[$ .

a) Mostre que a derivada  $f'$  (no sentido generalizado) verifica

$$\int_{\mathbb{R}} f'(x)v(x)dx = (f_2(a) - f_1(a))v(a) + \int_{-\infty}^0 f_1'(x)v(x)dx + \int_0^{\infty} f_2'(x)v(x)dx, \quad \forall v \in C_c^\infty(\mathbb{R}),$$

b) Justifique que a equação diferencial  $u'' - u = f'$ , com as condições  $u(a-1) = u(a+1) = 0$  tem uma e uma só solução em  $H_0^1(a-1, a+1)$ .

### 1.3.2 Segunda Parte

**2.1)**<sub>[1.5]</sub> Sejam  $y^{(k+1)} = x^{(k)} + \omega_1 d_1^{(k)}$  e  $z^{(k+1)} = x^{(k)} + \omega_2 d_2^{(k)}$  iteradas obtidas por dois métodos de descida diferentes, partindo da mesma iterada anterior  $x^{(k)}$ . Mostre que há um vector  $d_3^{(k)} = \alpha d_1^{(k)} + (1 - \alpha)d_2^{(k)}$ , tal que  $x^{(k+1)} = x^{(k)} + \omega d_3^{(k)}$  será ainda método de descida.

**2.2)**<sub>[2.5]</sub> Seja  $f(x, y, z) = e^{2x} - x + 2y + z^2 + e^{-y-z}$ .

a) Determine e mostre que há um e um só mínimo global em  $\mathbb{R}^3$ .

b) Iniciando em zero, determine a primeira iterada pelo método de Newton, e analise a minimização por essa direcção de descida.

**2.3)**<sub>[3.0]</sub> Considere a forma quadrática

$$f(x, y, z) = 5x^2 - 4xz + y^2 + 3z^2 + x - y - 1.$$

a) Aplicando o método dos gradientes conjugados determine o ponto de mínimo de  $f$ .

b) Se colocar a restrição  $xyz \leq 0$ , qual será o novo ponto de mínimo? Essa restrição será activa?

**2.4)**<sub>[3.0]</sub>

a) Determine os pontos de mínimo de  $f(x, y, z) = \frac{x^2 + y^2 + z^2 - 1}{y^2 + 1}$  sujeitos às restrições  $y^2 + z^2 = 2$ , e  $|xy| \leq 1$ , e comente sobre as restrições activas.

b) Dados  $\alpha \in \mathbb{R}$ , vectores  $\mathbf{b}$ ,  $\mathbf{d}$ , e uma matriz  $\mathbf{A}$ , mostre que a função  $f(\mathbf{x}) = \mathbf{x} \cdot \mathbf{b} + \alpha$  tem ponto de mínimo sujeito às restrições  $\mathbf{Ax} - \mathbf{d} \geq 0$ , se o sistema  $\mathbf{A}^\top \mathbf{y} = \mathbf{b}$  tiver solução com componentes  $y_k \geq 0$ .

### 1.3.3 Primeira Parte - Resolução

**1.1a)** Integrando a equação diferencial temos para  $t \in [0, T]$

$$\int_0^t u'(s)ds = \int_0^t \sin(v(s)u(s))ds \Leftrightarrow u(t) = \int_0^t \sin(v(s)u(s))ds = (A_v u)(t)$$

por isso trata-se do ponto fixo da  $A_v$ . A sucessão  $u_{n+1} = A_v u_n$  se convergir, converge para o ponto fixo  $u = A_v u$ .

**1.1b)** Consideramos  $A : C[0, T] \rightarrow C[0, T]$

$$(A_v(u+h) - A_v(u))(t) = \int_0^t \sin(v(s)(u(s)+h(s)))ds - \int_0^t \sin(v(s)u(s))ds,$$

e como  $\sin(vu+vh) - \sin(vu) = \cos(vu)vh - \frac{1}{2}\sin(\xi)(vh)^2$ , obtemos

$$\begin{aligned} (A_v(u+h) - A_v(u))(t) &= \int_0^t \cos(v(s)u(s))v(s)h(s)ds - \frac{1}{2} \int_0^t \sin(\xi)v(s)h(s)^2ds, \\ &= A'_{v,u}(h)(t) + O(\|h\|_\infty^2) \end{aligned}$$

pois  $|\int_0^t \sin(\xi)v(s)h(s)^2ds| \leq T\|v\|_\infty\|h\|_\infty^2$  é  $O(\|h\|_\infty^2)$ , e a derivada é o operador linear

$$A'_{v,u}(h)(t) = \int_0^t \cos(v(s)u(s))v(s)h(s)ds$$

A norma de  $A'_{v,u}$  em  $\mathcal{L}(C[0, T])$  é majorada por

$$\|A'_{v,u}\|_{\mathcal{L}} = \sup_{h \neq 0} \frac{\|A'_{v,u}h\|_\infty}{\|h\|_\infty} \leq \sup_{h \neq 0} \frac{\int_0^T \|\cos(\cdot)\|_\infty \|v\|_\infty \|h\|_\infty ds}{\|h\|_\infty} \leq T\|v\|_\infty$$

Assim, garantimos que  $A_v$  é uma contracção em  $C[0, T]$  se  $\|v\|_\infty T < 1$ , não dependendo de  $u$ , e pelo Teorema do Ponto Fixo aplicado a todo o espaço de Banach, ou seja, a  $C[0, T]$ , obtemos a convergência.

**1.2a)** O sistema de equações escreve-se na forma

$$f(x, y, z) = (x^2 - 2y^2 - z + 1, x^3 - x + 2y^3 + z^3 - 1, x^3 + y^2 - y + z^2 - 1) = (0, 0, 0)$$

e a matriz jacobiana será

$$J_f(x, y, z) = \begin{bmatrix} 2x & 4y & -1 \\ 3x^2 - 1 & 6y^2 & 3z^2 \\ 3x^2 & 2y - 1 & 2z \end{bmatrix} \Rightarrow J_f(0, 0, 0) = \begin{bmatrix} 0 & 0 & -1 \\ -1 & 0 & 0 \\ 0 & -1 & 0 \end{bmatrix}$$

e como  $f(0, 0, 0) = (1, -1, -1)$  a primeira iterada de Newton dá

$$\begin{bmatrix} 0 & 0 & -1 \\ -1 & 0 & 0 \\ 0 & -1 & 0 \end{bmatrix} \Delta \mathbf{x}^{(0)} = \begin{bmatrix} -1 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix} \Rightarrow \mathbf{x}^{(1)} = \mathbf{0} + \Delta \mathbf{x}^{(0)} = \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \\ -1 \end{bmatrix}$$

Calculamos agora  $\mathbf{x}^{(2)}$  pelo método de Broyden. Começando por notar que  $f(1, -1, -1) = (1, -3, -1)$

**1.3)** Temos  $\|\mathcal{F}\mathbf{v}\|_2 = \sqrt{N}\|\mathbf{v}\|_2 = \sqrt{N}(1^2 + \sqrt{2}^2 + \dots + \sqrt{N}^2) = \sqrt{N} \sum_{k=1}^N k = \sqrt{N} \frac{N(N+1)}{2}$ .

**1.4)**

a) Consideramos uma função  $v \in C^\infty$  com  $\text{supp}(v) \subset (-R, R) \ni a$ , logo  $v(\pm R) = 0$ , e assim

$$\begin{aligned} \int_{\mathbb{R}} f'(x)v(x)dx &= - \int_{\mathbb{R}} f(x)v'(x)dx = - \int_{-R}^a f_1(x)v'(x)dx - \int_a^R f_2(x)v'(x)dx \\ &= -[f_1v]_{-R}^a + \int_{-R}^a f_1'(x)v(x)dx - [f_2v]_a^R + \int_a^R f_2'(x)v(x)dx \\ &= -f_1(a)v(a) + \int_{-R}^a f_1'(x)v(x)dx + f_2(a)v(a) + \int_a^R f_2'(x)v(x)dx \end{aligned}$$

b) O resultado anterior mostra que  $f'$  define uma forma linear, com  $v \in H_0^1(a-1, a+1)$  :

$$F(v) = \langle f', v \rangle_{L^2} = (f_2(a) - f_1(a))v(a) + \int_{a-1}^a f_1'(x)v(x)dx + \int_a^{a+1} f_2'(x)v(x)dx,$$

logo como  $\langle u'' - u, v \rangle_{L^2} = -\langle u', v' \rangle_{L^2} - \langle u, v \rangle_{L^2} = -\langle u, v \rangle_{H^1}$ , pelo Teorema de Riesz  $\exists u \in H_0^1(a-1, a+1) : \langle u, v \rangle_{H^1} = -F(v)$ .

### 1.3.4 Segunda Parte - Resolução

**2.1)** Basta reparar que podemos escolher  $\alpha = 1$ , obtendo-se  $d_3^{(k)} = d_1^{(k)}$ , pelo que  $x^{(k+1)} = x^{(k)} + \omega d_1^{(k)}$  é igual a  $y^{(k+1)}$  se  $\omega = \omega_1$  e isso garante a descida pelo primeiro método, e de forma semelhante, considerando  $\alpha = 0$ , teríamos  $x^{(k+1)} = x^{(k)} + \omega d_2^{(k)}$  igual a  $z^{(k+1)}$  se  $\omega = \omega_2$  e isso garantiria a descida pelo segundo método. Assim poderá optar-se pelo que leve a maior descida, incluindo ainda os casos intermédios com  $\alpha \in (0, 1)$ .

**2.2a)** Temos  $\nabla f(x) = (2e^{2x} - 1, 2 - e^{-y-z}, 2z - e^{-y-z}) = (0, 0, 0)$  quando  $2e^{2x} = 1, 2 = e^{-y-z}, 2z = e^{-y-z}$ .

Isto implica  $2e^{2x} = 1 \Leftrightarrow x = -\frac{1}{2} \log(2), 2 = e^{-y-z} = 2z \Leftrightarrow z = 1, y = -1 - \log 2$ .



Conclui-se assim que há um só ponto crítico  $\mathbf{w} = (-\frac{1}{2} \log(2), -1 - \log 2, 1)$ , e verifica-se ser ponto de mínimo estrito, porque

$$H_f(\mathbf{w}) = \begin{bmatrix} 4e^{2x} & 0 & 0 \\ 0 & e^{-y-z} & e^{-y-z} \\ 0 & e^{-y-z} & 2 + e^{-y-z} \end{bmatrix}_{(x,y,z)=\mathbf{w}} = \begin{bmatrix} 2 & 0 & 0 \\ 0 & 2 & 2 \\ 0 & 2 & 4 \end{bmatrix}$$

é uma matriz definida positiva (por Gerschgorin, os valores próprios estão em  $[0, 6]$  exclusivé zero pois a matriz é invertível).

**2.2b)** Conforme expressão anterior da hessiana e gradiente, agora com  $\mathbf{x}^{(0)} = \mathbf{0}$ ,

$$\mathbf{x}^{(1)} = -H_f(\mathbf{0})^{-1} \nabla f(\mathbf{0}) = - \begin{bmatrix} 4 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 1 \\ 0 & 1 & 3 \end{bmatrix}^{-1} \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ -1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -1/4 \\ -2 \\ 1 \end{bmatrix}$$

daqui resulta  $f(\omega(\frac{-1}{4}, -2, 1)) = e^{-\omega/2} + (\frac{1}{4} - 4)\omega + \omega^2 + e^{-\omega}$  cuja derivada é  $-\frac{1}{2}e^{-\omega/2} - \frac{15}{4} + 2\omega - e^{-\omega}$  só se anularia para  $\omega < 0$ , pelo que não é a direcção adequada.

**2.3)** A solução resulta de resolver o sistema linear

$$\begin{bmatrix} 5 & 0 & 2 \\ 0 & 1 & 0 \\ -2 & 0 & 3 \end{bmatrix} \mathbf{x} = \begin{bmatrix} -1 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix}$$

e aplicando o método temos  $\mathbf{d}^{(0)} = \mathbf{r}^{(0)} = \mathbf{b} = (-1, 1, 0)$

$$\mathbf{x}^{(1)} = \mathbf{x}^{(0)} + \alpha_0 \mathbf{d}^{(0)} = \mathbf{0} + \frac{\mathbf{r}^{(0)} \cdot \mathbf{d}^{(0)}}{\mathbf{d}^{(0)} \cdot A \mathbf{d}^{(0)}} \mathbf{d}^{(0)} = \frac{2}{30} \mathbf{b} = \begin{bmatrix} -\frac{1}{15} \\ \frac{1}{15} \\ 0 \end{bmatrix}$$

agora  $\mathbf{r}^{(1)} = \mathbf{b} - A\mathbf{x}^{(1)} = (-\dots\dots\dots)$ ;  $\mathbf{d}^{(1)} = \mathbf{r}^{(1)} + \frac{3}{2} \mathbf{d}^{(0)} = (-\frac{1}{2} + \frac{3}{8}, -\frac{1}{2}, -\frac{1}{2} - \frac{3}{8})$ , e ainda

$$\mathbf{x}^{(2)} = \mathbf{x}^{(1)} + \alpha_1 \mathbf{d}^{(1)} = \begin{bmatrix} \frac{1}{2} \\ 0 \\ -\frac{1}{2} \end{bmatrix} + \frac{12}{43} \begin{bmatrix} -\frac{1}{8} \\ -\frac{1}{2} \\ -\frac{7}{8} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{20}{43} \\ -\frac{6}{43} \\ -\frac{32}{43} \end{bmatrix}$$

com  $\mathbf{r}^{(2)} = \mathbf{b} - A\mathbf{x}^{(2)} = (\frac{1}{43}, -\frac{2}{43}, \frac{1}{43})$ ;  $\mathbf{d}^{(2)} = \frac{6}{1849}(7, -15, 6)$ , e finalmente a solução exacta, que é o mínimo:

$$\mathbf{x}^{(3)} = \mathbf{x}^{(2)} + \alpha_2 \mathbf{d}^{(2)} = \begin{bmatrix} \frac{20}{43} \\ -\frac{6}{43} \\ -\frac{32}{43} \end{bmatrix} + \frac{43}{114} \begin{bmatrix} \frac{42}{1849} \\ -\frac{1849}{90} \\ -\frac{36}{1849} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{9}{19} \\ -\frac{3}{19} \\ -\frac{14}{19} \end{bmatrix}$$

**2.4a)** Simplificamos usando as restrições de igualdade,  $y^2 + z^2 = 2$ , pelo que se trata de minimizar

$$f(x, y) = \frac{x^2 + 1}{y^2 + 1}$$

com restrições de desigualdade  $c_1(x, y) = 1 - xy \geq 0$ ,  $c_2(x, y) = xy + 1 \geq 0$ , que resultam de  $-1 \leq xy \leq 1$ . O Lagrangiano fica

$$\mathcal{L}_f(x, y, \lambda) = \frac{x^2 + 1}{y^2 + 1} - \lambda_1(1 - xy) + \lambda_2(xy + 1),$$

e temos as condições KKT

$$\nabla \mathcal{L}_f(x, \lambda) = \left( \frac{2x}{y^2 + 1} + \lambda_1 y + \lambda_2 y, \frac{-2y(x^2 + 1)}{(y^2 + 1)^2} + \lambda_1 x + \lambda_2 x \right) = (0, 0),$$

com  $\lambda_1, \lambda_2 \geq 0$ ,  $\lambda_1(1 - xy) = 0$ ,  $\lambda_2(1 + xy) = 0$ .

– caso  $\lambda_1, \lambda_2 = 0$ , obtemos condições livres  $\frac{1}{y^2+1}(2x, 2y(x^2 + 1)) = (0, 0)$ , e o ponto  $(x, y) = (0, 0)$  é mínimo interno, e as restrições de desigualdade não estão activas.

## 2 Exercícios (2011)

### 2.1 Teste 1

#### 2.1.1 Enunciado

1)<sub>[4.0]</sub> Mostre que existe pelo menos uma solução  $(x, y) \in [0, 1]^2$  para o sistema não linear  $(m, p \in \mathbb{N})$

$$\begin{cases} x^m - 4x + y^m + 1 = 0 \\ x^p + y^p + 1 = 4y \end{cases}$$

e que se  $m \neq p$ , há pelo menos duas soluções.

2)<sub>[2.0]</sub> Mostre que em  $H^1(a, b)$ , a norma

$$\|u\| = \|u\|_{L^2(a,b)} + \|u'\|_{L^2(a,b)}$$

é uma norma equivalente à induzida pelo produto interno.

3)<sub>[10.0]</sub> Considere o operador  $A$  definido em  $C[0, 1]$

$$(Au)(x) = \int_0^1 u(t)^2 dt - u(x)^2.$$

- a) Determine a derivada de Fréchet de  $A$ , para qualquer  $u \in C[0, 1]$ .  
b) Mostre que dado  $\beta > 4$ , e  $f \in C[0, 1] : \|f\|_\infty \leq 2$ , a equação

$$u(x)^2 + \beta u(x) = f(x) + \int_0^1 u(t)^2 dt$$

tem uma única solução  $u \in C[0, 1] : \|u\|_\infty \leq 1$ . Apresente uma sucessão convergente  $u_n \rightarrow u$ , começando com  $u_0 = 0$ , e um majorante para o erro  $\|u - u_n\|_\infty$ .

c) Considere a aplicação do Método de Newton-Kantorovich à equação definida em b). Defina a equação linear que por esse método permite obter a iterada  $u_{n+1}$  a partir da iterada  $u_n$ , e obtenha  $u_1$  começando com  $u_0 = 1$ .

4)<sub>[4.0]</sub> Considere a função  $u(x) = \frac{1}{2}|x-a| |x-b|$ . Calcule  $(\partial^2 u)(v) = \langle u, v'' \rangle_{L^2(\mathbb{R})}$ ,  $\forall v \in \mathcal{D}(\mathbb{R})$ .

#### 2.1.2 Resolução

1) Consider the function  $g(x, y) = \frac{1}{4}(x^m + y^m + 1, x^p + y^p + 1)$ . Taking the convex closed set  $S = [0, 1]^2$ , homeomorphic to the unit ball, we show the invariance,  $g(S) \subseteq S$ , and since  $g$  is continuous in  $S$ , we apply the Brouwer fixed point theorem to conclude the existence of at

least one fixed point  $(x, y) = g(x, y)$ , which corresponds to a solution of the system. In fact, if  $x, y \in [0, 1]$ , we have

$$\left(\frac{1}{4}, \frac{1}{4}\right) = \frac{1}{4}(0+0+1, 0+0+1) \leq g(x, y) = \frac{1}{4}(x^m+y^m+1, x^p+y^p+1) \leq \frac{1}{4}(1+1+1, 1+1+1) = \left(\frac{3}{4}, \frac{3}{4}\right),$$

meaning that  $g(x, y) \in \left[\frac{1}{4}, \frac{3}{4}\right]^2 \subset [0, 1]^2 = S$ . This proves the invariance of  $g$  over  $S$ , and we conclude on the existence. In fact we can state that the fixed point lays in  $\left[\frac{1}{4}, \frac{3}{4}\right]^2$ .

If  $m \neq p$  then  $x \neq y$ . This means that  $(x, y)$  and  $(y, x)$  are both solutions and different. Otherwise, if  $x = y$ , then  $2x^m + 1 = 4x = 2x^p + 1$  and this implies  $x^m = x^p$ , and as  $m \neq p$ , we obtain  $x = 0$  or  $x = 1$ , which are not solutions.

**Note:** If  $m = p$  the equations imply

$$x^m + y^m + 1 - 4x = x^m + y^m + 1 - 4y = 0$$

this gives  $x = y$  and  $2x^m + 1 = 4x$ .

**2)**  $\| \cdot \| : H^1(a, b) \rightarrow [0, +\infty[$  is a norm (it was not asked to prove).

We can simply form the vector  $U = (\|u\|_{L^2}, \|u'\|_{L^2})$  and argue that  $\| \|u\| \|$  is the  $l^1$  norm of  $U$  in  $\mathbb{R}^2$ .

Also  $\|u\|_{H^1(0,1)}^2 = |U_1|^2 + |U_2|^2$  is the  $l^2$  norm of  $U$  in  $\mathbb{R}^2$ , and all the norms are equivalent in  $\mathbb{R}^2$ .

We could also repeat the proof. On one hand,

$$\|u\|_{H^1}^2 = \|u\|^2 + \|u'\|^2 \leq \|u\|^2 + \|u'\|^2 + 2\|u\| \|u'\|^2 = (\|u\| + \|u'\|)^2 = \| \|u\| \|$$

and on the other hand,

$$2\|u\|_{H^1}^2 = 2\|u\|^2 + 2\|u'\|^2 = (\|u\| - \|u'\|)^2 + (\|u\| + \|u'\|)^2 \geq (\|u\| + \|u'\|)^2 = \| \|u\| \|$$

Thus  $\|u\|_{H^1} \leq \| \|u\| \| \leq \sqrt{2}\|u\|_{H^1}$ .

**3a)** We calculate the F-derivative

$$\begin{aligned} (A(u+h) - A(u))(x) &= \int_0^1 (u+h)^2(t)dt - (u+h)^2(x) - \left( \int_0^1 u(t)^2dt - u(x)^2 \right) \\ &= \underbrace{\int_0^1 2u(t)h(t)dt - 2u(x)h(x)}_{\text{linear}} + \underbrace{\int_0^1 h^2(t)dt - h^2(x)}_{=O(\|h\|^2)} \end{aligned}$$

we conclude that  $A'_u(h)(x) = 2 \left( \int_0^1 u(t)h(t)dt - u(x)h(x) \right) = 2 \langle u, h \rangle - 2(uh)(x)$ , because

$$\|A(u+h) - A(u) - A'_u(h)\|_\infty = \max_{x \in [0,1]} \left| \int_0^1 h^2(t)dt - h^2(x) \right| \leq 2\|h\|_\infty^2 = o(\|h\|).$$

**3b)** The equation can be written as the fixed point of a  $G$  operator:

$$u(x)^2 + \beta u(x) = f(x) + \int_0^1 u(t)^2 dt \Leftrightarrow u(x) = \frac{1}{\beta}(Au + f)(x) = G(u)(x).$$

Then we have  $G'_u(h) = \frac{1}{\beta}A'_u = \frac{2}{\beta}(\langle u, h \rangle - uh)$

$$\|G'_u\|_{\mathcal{L}(C[0,1])} = \sup_{h \neq 0} \frac{\|G'_u(h)\|_\infty}{\|h\|_\infty} = \sup_{h \neq 0} \frac{\|\frac{2}{\beta}(\langle u, h \rangle - uh)\|_\infty}{\|h\|_\infty} \leq \frac{2}{\beta} \sup_{h \neq 0} \frac{\|uh\|_\infty + \|uh\|_\infty}{\|h\|_\infty} \leq \frac{4}{\beta} \|u\|_\infty$$

and as  $\|u\|_\infty \leq 1$  we obtain contractivity with  $L = \frac{4}{\beta} < 1$ , because  $\beta > 4$ . The set  $S = \{u \in C[0, 1] : \|u\|_\infty \leq 1\} = \bar{B}(0, 1)$  is convex, closed, non-void and  $G$  is invariant in  $S$

$$\|u\|_\infty \leq 1 \implies \|G(u)\|_\infty = \|\frac{1}{\beta}(Au + f)\|_\infty \leq \frac{1}{\beta}(\|Au\|_\infty + \|f\|_\infty) \leq \frac{1}{\beta}(2\|u\|_\infty^2 + 2) \leq \frac{4}{\beta} \leq 1,$$

by the fixed point theorem, we conclude existence and uniqueness. The sequence

$$u_{n+1}(x) = \frac{1}{\beta} \left( f(x) + \int_0^1 u_n(t)^2 dt - u_n^2(x) \right)$$

converges to the fixed point verifying  $\|u - u_n\|_\infty \leq (\frac{4}{\beta})^n \frac{\beta}{\beta-4} \|u_1 - u_0\|_\infty^n = (\frac{4}{\beta})^n \frac{1}{\beta-4} \|f\|_\infty$ , because  $u_1 = \frac{1}{\beta}f$ , as  $u_0 = 0$ .

**3c)** The equation is  $u = Gu$  and we now consider it in the form  $Fu = 0$ , to apply Newton's method:

$$u = G(u) = \frac{1}{\beta}(Au + f) \iff F(u) = f + Au - \beta u = 0,$$

By the Fréchet derivative properties  $F'_u(h) = A'_u(h) - \beta h$ . Therefore the Newton iteration  $u_{n+1} = u_n - (F'_{u_n})^{-1}F(u_n)$  can be written with  $h = u_{n+1} - u_n$ :

$$F'_{u_n}(h) = -F(u_n) \iff A'_{u_n}(h) - \beta h = \beta u_n - Au_n - f$$

As  $A'_{u_n}(h) = 2\langle u, h \rangle - 2(uh)$ , we obtain a linear equation on  $h$ :

$$2\langle u_n, h \rangle - 2u_n(x)h(x) - \beta h(x) = \beta u_n(x) - \int_0^1 u_n(t)^2 dt + u_n(x)^2 - f(x).$$

When  $u_0 = 1$ , we obtain

$$\begin{aligned} 2\langle 1, h \rangle - 2h(x) - \beta h(x) &= \beta - \int_0^1 1 dt + 1 - f(x) \\ h(x) &= \frac{1}{2 + \beta}(f(x) - \beta + 2\langle 1, h \rangle). \end{aligned}$$

The constant  $H = \langle 1, h \rangle$  is unknown, but it can be determined, multiplying both sides:

$$\begin{aligned}\langle 1, h \rangle &= \frac{1}{2+\beta}(\langle 1, f \rangle - \beta \langle 1, 1 \rangle + 2 \langle 1, h \rangle \langle 1, 1 \rangle) \\ H &= \frac{1}{2+\beta}(\langle 1, f \rangle - \beta + 2H) \implies H = \frac{1}{\beta} \langle 1, f \rangle - 1\end{aligned}$$

The solution is then  $h(x) = \frac{1}{2+\beta}(f(x) - \beta + 2(\frac{1}{\beta} \langle 1, f \rangle - 1)) = \frac{1}{2+\beta}(f(x) + \frac{2}{\beta} \langle 1, f \rangle) - 1$ , and

$$u_1(x) = u_0(x) + h(x) = \frac{1}{2+\beta} \left( f(x) + \frac{2}{\beta} \int_0^1 f(t) dt \right).$$

4) Using the formal calculus for the derivative

$$\begin{aligned}u'' &= \frac{1}{2}(|x-a||x-b|)'' = \frac{1}{2}(sgn(x-a)|x-b| + sgn(x-b)|x-a|)' \\ &= \frac{1}{2}(2\delta(x-a)|x-b| + 2sgn(x-a)sgn(x-b) + 2\delta(x-b)|x-a|) \\ &= \frac{1}{2}(2\delta_a(x)|a-b| + 2sgn(x-a)sgn(x-b) + 2\delta_b(x)|b-a|) \\ &= (\delta_a(x) + \delta_b(x))|a-b| + sgn(x-a)sgn(x-b)\end{aligned}$$

abbreviating  $sgn_{[a,b]}(x) = -sgn(x-a)sgn(x-b) = \begin{cases} +1, & x \in (a,b) \\ -1, & x \notin (a,b) \end{cases}$ , we obtain for  $v \in \mathcal{D}(\mathbb{R})$ ,

$$\begin{aligned}(\partial^2 u)(v) &= \langle u'', v \rangle_{L^2(\mathbb{R})} = \langle (\delta_a + \delta_b)|a-b| - sgn_{[a,b]}, v \rangle_{L^2(\mathbb{R})} \\ &= (v(a) + v(b))|a-b| - \int_{\mathbb{R}} sgn_{[a,b]}(x)v(x)dx.\end{aligned}$$

## 2.2 Exame 1

### 2.2.1 Primeira Parte

1.1)<sub>[3.5]</sub> Considere o sistema não linear  $(a, b \in \mathbb{R})$

$$\begin{cases} x + b = a + \cos(ax + by) \\ y + a = b + \sin(bx - ay) \end{cases}$$

a) Mostre que existe pelo menos uma solução  $(x, y) \in \mathbb{R}^2$  e identifique um conjunto limitado onde as soluções se encontram.

b) Defina condições suficientes sobre  $a, b$  de forma a que essa solução seja única.

c) Explícite o sistema linear que devemos resolver em cada iteração, se aplicarmos o método de Newton-Kantorovich.

1.2)<sub>[1.5]</sub> Sejam  $w_1 \in C[a, b]$ ,  $w_2 \in C^1[a, b]$ , com  $w_1$  positiva e  $w_2$  estritamente crescente. Mostre que a aplicação  $\| \cdot \|$  definida em  $H^1(a, b)$  por

$$\| \| u \| \| = \left( \int_a^b w_1(t) u(t)^2 dt + \int_a^b w_2'(t) u'(t)^2 dt \right)^{1/2},$$

é uma norma equivalente a  $\| \cdot \|_{H^1(a, b)}$ .

1.3)<sub>[3.5]</sub> Seja  $a > 0$ ,  $M \in \mathbb{N}$ . Considere o operador  $A : C[0, a] \rightarrow C[0, a]$  definido por

$$(Au)(x) = \frac{1}{M} \sum_{m=1}^M u^2\left(\frac{m}{M}x\right)$$

a) Mostre que  $A(C[0, a]) \subseteq C[0, a]$ , e determine a derivada de Fréchet de  $A$ .

b) Determine valores  $\alpha \in \mathbb{R}$  para os quais é invertível o operador  $\alpha I + A$  no subconjunto  $B = \{u \in C[0, a] : \|u\|_\infty \leq 1\}$ .

1.4)<sub>[1.5]</sub> Considere a função  $u(x) = |x - a|^2 + |x - a|$ . Calcule  $\mathcal{A}(v) = \langle u, v'' + v' \rangle_{L^2(\mathbb{R})}$ ,  $\forall v \in \mathcal{D}(\mathbb{R})$ .

### 2.2.2 Segunda Parte

2.1)<sub>[2.0]</sub> Seja  $f \in C^2$ . Considere o método  $x^{(k+1)} = x^{(k)} + \omega_k d^{(k)}$ , com

$$d^{(k)} = \arg \min_{e: \|e\|_2=1} e \cdot \nabla f(x^{(k)})$$

mostre que se trata de um método de descida, indicando um processo de obter  $\omega_k$ .

Compare-o com o método do gradiente, quanto à descida e quanto ao custo computacional.

**2.2)**<sub>[4.0]</sub> Seja  $\alpha \in \mathbb{R}$ . Considere a função  $f_\alpha(x) = x_1^2 + x_2^4 + x_3^2 - (x_1 + x_2^2 + \alpha x_3) + \alpha$ .

a) Discuta os pontos de mínimo de  $f_\alpha$  em  $\mathbb{R}^3$  e determine  $\min_{\mathbb{R}^3} f_\alpha$ .

b) Aplique o método do gradiente, iniciando com  $x^{(0)} = \mathbf{0}$ . Discuta a convergência.

c) Aplique o método de Levenberg-Marquardt, escolhendo  $\epsilon$ , e iniciando também com  $x^{(0)} = \mathbf{0}$ . Discuta a convergência.

**2.3)**<sub>[2.0]</sub> Determine condições suficientes para os pontos de mínimo de  $f(x) = x^\top Ax + \alpha$  (onde  $A$  é uma matriz simétrica definida positiva), sujeita às restrições  $Cx \geq b$  (desigualdade entendida componente a componente, onde  $C$  é uma matriz e  $b$  um vector).

**2.4)**<sub>[2.0]</sub> Para  $y \in \mathbb{R}$ , determine

$$M(y) = \min_{x \in S} ((x_1 - y)^2 + y^6 + (x_2 + y)^4)$$

onde  $S = \{x \in \mathbb{R}^2 : \|x\|_\infty \leq 1\}$ .



### 2.2.3 Primeira Parte - Resolução

**1.1)** We consider  $g(x, y) = (a - b + \cos(ax + by), b - a + \sin(bx - ay))$ , and the system correspond to the fixed point equation  $(x, y) = g(x, y)$ .

**a)** We notice that  $g(\mathbb{R}^2) \subseteq (a - b + [-1, 1]) \times (b - a + [-1, 1]) = Q$ . Thus the fixed points must lay in  $Q$ , a square centered at  $(a - b, b - a)$ . The square is homeomorphic to the unit ball. Since  $g(Q) \subseteq Q$  and  $g$  is continuous, using Brouwer's theorem, there exists at least one fixed point of  $g$  in  $Q$ , which is a solution to the system.

**b)** To ensure uniqueness it is sufficient to impose contractivity. This can be done by calculating the norm of the Fréchet derivative (which is the Jacobian matrix):

$$\|\nabla g(x, y)\|_\infty = \left\| \begin{bmatrix} -a \sin(ax + by) & -b \sin(ax + by) \\ b \cos(bx - ay) & -a \cos(bx - ay) \end{bmatrix} \right\|_\infty \leq |a| + |b|.$$

It is sufficient to impose  $|a| + |b| < 1$  to ensure contractivity, and uniqueness follows from Banach's fixed point theorem.

**c)** The equation to be solved is  $f(x, y) = 0$  with  $f(x, y) = (x, y) - g(x, y)$ , and since

$$\nabla f(x, y) = \begin{bmatrix} 1 + a \sin(ax + by) & b \sin(ax + by) \\ -b \cos(bx - ay) & 1 + a \cos(bx - ay) \end{bmatrix}$$

to find  $(x_{n+1}, y_{n+1}) = (x_n, y_n) + (\Delta x_n, \Delta y_n)$ , by Newton's method, we have to solve the linear system

$$\begin{bmatrix} 1 + a \sin(ax_n + by_n) & b \sin(ax_n + by_n) \\ -b \cos(bx_n - ay_n) & 1 + a \cos(bx_n - ay_n) \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \Delta x_n \\ \Delta y_n \end{bmatrix} = - \begin{bmatrix} x_n - a + b - \cos(ax_n + by_n) \\ y_n - b + a - \sin(bx_n - ay_n) \end{bmatrix}.$$

**1.2)** From the hypothesis,  $w_1 > 0, w'_2 > 0$ . Thus  $\|u\|_{w_1, L^2} = \left( \int_a^b w_1(x) u^2(t) dt \right)^{1/2}$  and  $\|u\|_{w'_2, L^2} = \left( \int_a^b w'_2(x) u^2(t) dt \right)^{1/2}$  are  $L^2$  norms with positive weights, equivalent to the standard norm. The new norm is the discrete  $\ell^2$  norm in  $\mathbb{R}^2$  of the vector  $(u, u')$ . The composition is a norm and we check the equivalence:

$$\begin{aligned} \|u\|^2 &= \|u\|_{w_1, L^2}^2 + \|u\|_{w'_2, L^2}^2 \leq \|w_1\|_\infty \|u\|_{L^2}^2 + \|w'_2\|_\infty \|u'\|_{L^2}^2, \\ &\leq \max\{\|w_1\|_\infty, \|w'_2\|_\infty\} (\|u\|_{L^2}^2 + \|u'\|_{L^2}^2) \leq C_2^2 \|u\|_{H^1}^2 \end{aligned}$$

with  $C_2 = (\max\{\|w_1\|_\infty, \|w'_2\|_\infty\})^{1/2} > 0$ .

$$\begin{aligned} \|u\|^2 &\geq \min_{[a,b]}(w_1) \|u\|_{L^2}^2 + \min_{[a,b]}(w'_2) \|u'\|_{L^2}^2, \\ &\geq \min\{\min_{[a,b]}(w_1), \min_{[a,b]}(w'_2)\} (\|u\|_{L^2}^2 + \|u'\|_{L^2}^2) \geq C_1^2 \|u\|_{H^1}^2 \end{aligned}$$

with  $C_1 = (\min\{\min_{[a,b]}(w_1), \min_{[a,b]}(w'_2)\})^{1/2} > 0$ .

**1.3)**

**a)** If  $x \in [0, a]$  then  $\frac{m}{M}x \in [0, a]$ , for  $0 \leq m \leq M$ . Thus if  $u \in C[0, a]$  each function  $x \mapsto u^2(\frac{m}{M}x)$  is  $C[0, a]$  and so is their mean, and we conclude that  $A(u) \in C[0, a]$ .

The Fréchet derivative is given from the development

$$\begin{aligned} (A(u+h) - A(u))(x) &= \frac{1}{M} \sum_{m=1}^M \left( (u+h)^2\left(\frac{m}{M}x\right) - u^2\left(\frac{m}{M}x\right) \right) \\ &= 2\frac{1}{M} \sum_{m=1}^M u\left(\frac{m}{M}x\right)h\left(\frac{m}{M}x\right) + \frac{1}{M} \sum_{m=1}^M h^2\left(\frac{m}{M}x\right) \end{aligned}$$

the linear part is the Fréchet derivative,  $A'_u(h)(x) = 2\frac{1}{M} \sum_{m=1}^M u\left(\frac{m}{M}x\right)h\left(\frac{m}{M}x\right)$ , because

$$\|A(u+h) - A(u) - A'_u(h)\|_\infty = \max_{x \in [0, a]} \frac{1}{M} \sum_{m=1}^M h^2\left(\frac{m}{M}x\right) \leq \frac{1}{M} \sum_{m=1}^M \|h\|_\infty^2 = \|h\|_\infty^2.$$

**b)** Now, to invert  $\alpha I + A$  corresponds to solve  $(\alpha I + A)u = f$  (for any  $f \in B$ ) and the solution is restricted to  $x \in B$ .

This is a fixed point equation  $u = \frac{1}{\alpha}(f - Au) = G(u)$ . We know that  $G'_u(h) = -\frac{1}{\alpha}A'_u(h)$  and since

$$\|A'_u(h)\|_\infty = \max_{x \in [a, b]} 2\frac{1}{M} \sum_{m=1}^M u\left(\frac{m}{M}x\right)h\left(\frac{m}{M}x\right) \leq 2\frac{1}{M} \sum_{m=1}^M \|u\|_\infty \|h\|_\infty = 2\|u\|_\infty \|h\|_\infty$$

we have

$$\|G'_u\|_{\mathcal{L}(C[0, a])} = \sup_{h \neq 0} \frac{\|G'_u(h)\|_\infty}{\|h\|_\infty} \leq \sup_{h \neq 0} \frac{\frac{2}{|\alpha|}\|u\|_\infty \|h\|_\infty}{\|h\|_\infty} = \frac{2}{|\alpha|}\|u\|_\infty$$

and  $G$  is a contraction in  $B$  if  $\frac{2}{|\alpha|} < 1$ , because  $\|u\|_\infty \leq 1$ . To apply Banach's Fixed Point Theorem to the convex and closed set  $B$ , it remains to see that  $G$  is invariant.

$\|G(u)\|_\infty = \frac{1}{|\alpha|}\|f - Au\|_\infty \leq \frac{1}{|\alpha|}(\|f\|_\infty + \|Au\|_\infty) \leq \frac{2}{|\alpha|}$ , because  $\|f\|_\infty \leq 1$  and  $\|Au\|_\infty \leq 1$  when  $\|u\|_\infty \leq 1$ . Note that  $\|Au\|_\infty \leq \frac{1}{M} \sum_{m=1}^M \|u\|_\infty^2 = \|u\|_\infty^2$ .

Therefore, if  $|\alpha| > 2$  the invariance and the contractivity are proven, and  $\alpha I + A$  is a bijection from  $B$  to  $B$ .

**1.4)**

In  $\mathbb{R}$  we have  $u(x) = (x - a)^2 + |x - a|$ .

Since  $u'(x) = 2(x - a) + \text{sign}|x - a|$ , and  $u''(x) = 2 + 2\delta_a(x)$ , we have, for  $v \in \mathcal{D}(\mathbb{R})$ ,

$$\mathcal{A}(v) = \langle u, v'' + v' \rangle_{L^2(\mathbb{R})} = \langle u'', v \rangle_{L^2(\mathbb{R})} - \langle u', v \rangle_{L^2(\mathbb{R})} = 2v(a) + 2 \int_{\mathbb{R}} v(x) dx - 2 \int_{\mathbb{R}} (x - a)v(x) dx - \int_a^\infty v(x) dx + \int_{-\infty}^a v(x) dx.$$

## 2.2.4 Segunda Parte - Resolução

2.1) Consider the development in Taylor series along the direction  $d^{(k)}$

$$f(x^{(k)} + \omega d^{(k)}) = f(x^{(k)}) + \omega (d^{(k)})^\top \nabla f(x^{(k)}) + O(\omega^2).$$

We remark that if we take  $e = -\frac{\nabla f(x^{(k)})}{\|\nabla f(x^{(k)})\|}$  (the normalized gradient direction), then  $e \cdot \nabla f(x^{(k)}) = -\frac{\nabla f(x^{(k)})}{\|\nabla f(x^{(k)})\|} \cdot \nabla f(x^{(k)}) = -\|\nabla f(x^{(k)})\| < 0$  (while  $x^{(k)}$  is not the critical point).

Therefore  $d^{(k)}$  is such that  $d^{(k)} \cdot \nabla f(x^{(k)}) \leq -\|\nabla f(x^{(k)})\| < 0$ , and now we follow the argument for the descent in the gradient method substituting in the Taylor expansion:

$$f(x^{(k)} + \omega d^{(k)}) \leq f(x^{(k)}) - \omega \|\nabla f(x^{(k)})\| + O(\omega^2),$$

and this means that for  $\omega > 0$ , and with  $\omega$  sufficiently small,

$$\frac{1}{\omega} (f(x^{(k)} + \omega d^{(k)}) - f(x^{(k)})) \leq -\|\nabla f(x^{(k)})\| + O(\omega) < 0$$

which means that there exists  $\omega$  such that  $f(x^{(k)} + \omega d^{(k)}) < f(x^{(k)})$ , and it is a descent method. The best  $\omega_k$  can be obtained by line search, minimizing  $g(\omega) = f(x^{(k)} + \omega d^{(k)})$ , meaning  $\omega_k = \text{argmin} g(\omega)$ . This can be done by finding  $\omega : g'(\omega) = 0$ .

As we saw, the direction  $d^{(k)}$  is chosen to be the gradient or smaller, and therefore it provides a better direction of descent. However, finding the minimum along all directions is computationally very expensive, especially when the dimension increase.

### 2.2)

a) We find the critical points, using the gradient of  $f_\alpha(x) = x_1^2 + x_2^4 + x_3^2 - (x_1 + x_2 + \alpha x_3) + \alpha$ ,

$$\nabla f_\alpha(x) = \begin{bmatrix} 2x_1 - 1 \\ 4x_2^3 - 2x_2 \\ 2x_3 - \alpha \end{bmatrix} = 0 \implies \begin{cases} x_1 = 1/2 \\ x_2 = \pm 1/\sqrt{2} \quad \vee x_2 = 0 \\ x_3 = \alpha/2 \end{cases}$$

and the Hessian

$$\nabla^2 f_\alpha(x) = \begin{bmatrix} 2 & 0 & 0 \\ 0 & 12x_2^2 - 2 & 0 \\ 0 & 0 & 2 \end{bmatrix}$$

is not positive definite if  $x = 0$ . For  $x_2 = \pm \frac{1}{\sqrt{2}}$  we have the  $\lambda_1 = 2$ ,  $\lambda_2 = 4$ ,  $\lambda_3 = 2$ , positive eigenvalues that ensure positive definiteness of the Hessian. The two points  $(\frac{1}{2}, \pm \frac{1}{\sqrt{2}}, \frac{\alpha}{2})$  are relative minima.

Now, for both of them  $f(\frac{1}{2}, \pm \frac{1}{\sqrt{2}}, \frac{\alpha}{2}) = \frac{1}{4} + \frac{1}{4} + \frac{\alpha^2}{4} - (\frac{1}{2} + \frac{1}{2} + \alpha \frac{\alpha}{2}) + \alpha = -\frac{1}{2} - \frac{\alpha^2}{4} + \alpha$  and this is the absolute minimum,  $\min_{\mathbb{R}^3} f_\alpha = \alpha - \frac{1}{2} - \frac{\alpha^2}{4}$ .

b) We have  $x^{(1)} = x^{(0)} + \omega_0 d^{(0)}$ , with  $d^{(0)} = -\nabla f_\alpha(x^{(0)}) = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ \alpha \end{bmatrix}$  and we minimize  $g(\omega) = f_\alpha(\omega, 0, \omega\alpha) = \omega^2 + \omega^2 \alpha^2 - (\omega + \alpha^2 \omega) + \alpha = (\omega^2 - \omega)(1 + \alpha^2) + \alpha$ , and as  $g'(\omega) = (2\omega - 1)(1 + \alpha^2) =$

0, we obtain  $\omega_0 = \frac{1}{2}$ . Thus,  $x^{(1)} = \frac{1}{2} \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ \alpha \end{bmatrix}$ . Now  $d^{(1)} = -\nabla f_\alpha(x^{(1)}) = \begin{bmatrix} 2x_1^{(1)} - 1 \\ 0 \\ 2x_3^{(1)} - \alpha \end{bmatrix} = \mathbf{0}$ , and

therefore  $x^{(2)} = x^{(1)}$ . This means convergence to  $x^{(1)}$ , but not to any minimum point.

c) In the Levenberg-Marquardt method, the direction is

$$d^{(k)} = -(\epsilon I + \nabla^2 f_\alpha(x^{(k)}))^{-1} (\nabla f_\alpha(x^{(k)})) = - \begin{bmatrix} 2 + \epsilon & 0 & 0 \\ 0 & 12(x_2^{(k)})^2 - 2 + \epsilon & 0 \\ 0 & 0 & 2 + \epsilon \end{bmatrix}^{-1} \begin{bmatrix} 2x_1^{(k)} - 1 \\ 4(x_2^{(k)})^3 - 2x_2^{(k)} \\ 2x_3^{(k)} - \alpha \end{bmatrix}$$

Starting with  $x^{(0)} = 0$  we have  $d^{(0)} = \begin{bmatrix} 2 + \epsilon & 0 & 0 \\ 0 & \epsilon - 2 & 0 \\ 0 & 0 & 2 + \epsilon \end{bmatrix}^{-1} \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ \alpha \end{bmatrix} = \frac{1}{2+\epsilon} \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ \alpha \end{bmatrix}$  which is the

same direction as before (now divided by  $2 + \epsilon$ ), and the result is the same:  $x^{(1)} = \frac{1}{2} \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ \alpha \end{bmatrix}$ .

The new direction is  $d^{(1)} = -\nabla f_\alpha(x^{(1)}) = \frac{1}{2+\epsilon} \begin{bmatrix} 2x_1^{(1)} - 1 \\ 0 \\ 2x_3^{(1)} - \alpha \end{bmatrix} = \mathbf{0}$ , and therefore  $x^{(2)} = x^{(1)}$ .

Again, convergence to  $x^{(1)}$ , but not to any minimum point. (The initial guess should not be in the middle).

**2.3** The Lagrangian is  $\mathcal{L}f(x) = x^\top Ax + \alpha - \lambda^\top (Cx - b)$ , where  $\lambda$  is the multipliers vector. Notice that  $\lambda^\top (Cx - b) = \lambda_1(Cx - b)_1 + \dots + \lambda_m(Cx - b)_m$ , with  $m$  constraints.

The KKT conditions imply  $\nabla \mathcal{L}f(x) = 2Ax - \lambda^\top C = 0$  meaning  $Ax = \frac{1}{2}\lambda^\top C$ , and also,  $\lambda_j \geq 0$ ,  $Cx \geq b$ , and  $\lambda_j(Cx - b)_j = 0$ , for  $j = 1, \dots, m$ .

**2.4** Consider  $f(x) = (x_1 - y)^2 + y^6 + (x_2 + y)^4$ , we have 4 conditions  $-1 \leq x_1 \leq 1$  and  $-1 \leq x_2 \leq 1$ .

The Lagrangian is

$$\mathcal{L}f(x) = (x_1 - y)^2 + y^6 + (x_2 + y)^4 - \lambda_1(x_1 + 1) - \lambda_2(1 - x_1) - \lambda_3(x_2 + 1) - \lambda_4(1 - x_2),$$

and the first KKT condition gives

$$\nabla \mathcal{L}f(x) = \begin{bmatrix} 2(x_1 - y) - \lambda_1 + \lambda_2 \\ 4(x_2 + y)^3 - \lambda_3 + \lambda_4 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix}$$

(i) When  $\lambda_1 = \lambda_2 = \lambda_3 = \lambda_4 = 0$ , we get  $x_1 = y$ ,  $x_2 = -y$  and  $(y, -y)$  is the minimum point if  $|y| \leq 1$ .

Therefore  $M(y) = y^6$  if  $|y| \leq 1$ .

We see that if no constraints were imposed the minimum point would be always in  $(y, -y)$ , otherwise intuitively we may guess that it will be at  $(-1, 1)$  if  $y < -1$ , and at  $(1, -1)$  if  $y > 1$ .

(ii) Take  $\lambda_1 \neq 0, \lambda_2 = \lambda_3 = \lambda_4 = 0$ . Then  $\lambda_1 \neq 0 \implies x_1 = -1$  and  $2(-1 - y) - \lambda_1 = 0, x_2 = -y$ .

As  $\lambda_1 = -2(1 + y) \geq 0$  implies  $y \leq -1$ . But then  $\|x\|_\infty \leq 1$  implies  $|x_2| = |-y| \leq 1$  and  $y = -1$  is the only possibility. Similar situations in the other cases.

(iii) If both  $\lambda_1, \lambda_2 \neq 0$  then  $-1 = x_1 = 1$  is impossible (similar  $-1 = x_2 = 1$ , if  $\lambda_3, \lambda_4 \neq 0$ ). This excludes the cases of three non null  $\lambda_k$ .

Consider the case  $\lambda_1, \lambda_4 \neq 0, \lambda_2 = \lambda_3 = 0$ , then  $x_1 = -1, x_2 = 1$ , gives

$$\begin{bmatrix} 2(-1 - y) - \lambda_1 \\ 4(1 + y)^3 + \lambda_4 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix}$$

and  $\text{sign}(\lambda_1) = \text{sign}(\lambda_4) = -\text{sign}(y + 1)$  are both non negative if  $y \leq -1$ .

Thus  $M(y) = (1 + y)^2 + y^6 + (1 + y)^4$  if  $y \leq -1$ .

Symmetric situation when  $\lambda_2, \lambda_3 \neq 0, \lambda_1 = \lambda_4 = 0$ , then  $x_1 = 1, x_2 = -1$ , and  $\text{sign}(\lambda_2) = \text{sign}(\lambda_3) = \text{sign}(y - 1) \geq 0$ , if  $y \geq 1$ , and  $M(y) = (y - 1)^2 + y^6 + (y - 1)^4$ . The other cases lead to  $x = \pm(1, 1)$  where the signs of  $\lambda_k$  can not be both positive. We conclude:

$$M(y) = \begin{cases} (y + 1)^2 + y^6 + (y + 1)^4, & y \leq -1. \\ y^6, & |y| \leq 1. \\ (y - 1)^2 + y^6 + (y - 1)^4, & y \geq 1. \end{cases}$$

## 2.3 Exame 2

### 2.3.1 Primeira Parte

1.1)<sub>[4.0]</sub> Seja  $a > 0$ . Considere o operador definido por

$$A\phi(x) = \int_0^x K(x, y)\phi(y)dy.$$

- a) Mostre que se  $K \in L^2(0, a)^2$ , então  $A : L^2(0, a) \rightarrow L^2(0, a)$ , e que  $\|A\|_{\mathcal{L}(L^2(0, a))} \leq \|\chi K\|_{L^2(0, a)^2}$ , onde  $\chi(x, y) = \begin{cases} 1, & \text{se } y \leq x \\ 0, & \text{se } x < y \end{cases}$ .
- b) Defina condições suficientes em  $\beta$  para que em  $L^2(0, a)$  seja invertível o operador  $A^2 - \beta I$ .
- c) Começando com  $\phi_0 = 0$ , determine  $\phi_2$  uma aproximação da solução  $\phi$  da equação integral

$$\int_0^x \phi(y)dy + 4\phi(x) = x^2,$$

pelo método do ponto fixo. Analise o erro e identifique a equação diferencial que  $\phi$  verifica.

1.2)<sub>[3.0]</sub> Considere o sistema de equações em  $\mathbb{R}^N$ ,  $x_k = \cos(\alpha\|x\|_2 + \beta_k x_k)$ , com  $k = 1, \dots, N$ , em que  $\alpha \in \mathbb{R}, \beta_k \in \mathbb{R}$ .

- a) Determine condições sobre  $\alpha, \beta_k$ , de forma a que haja solução, e por outro lado que seja única em  $\mathbb{R}^N$ .
- b) Defina o sistema linear a resolver em cada iteração do Método de Newton-Kantorovich.

1.3)<sub>[3.0]</sub> Considere a função  $u(x) = |x - a|^\alpha$ .

- a) Calcule  $\mathcal{A}(v) = \langle u, v'' \rangle_{L^2(\mathbb{R})}$ ,  $\forall v \in \mathcal{D}(\mathbb{R})$ , identificando os  $\alpha$  onde os integrais existem.
- b) Indique valores de  $\alpha, m$  onde pode garantir que  $u \in H^m(a - 1, a + 1)$ .

### 2.3.2 Segunda Parte

2.1)<sub>[2.0]</sub> Aplique o método da secção dourada para aproximar o ponto de mínimo de  $f(x) = x^2 + e^{-x}$ , em  $x \in [0, 3\rho]$ , onde  $\rho = \frac{\sqrt{5}-1}{2}$ , identificando um intervalo de comprimento menor que  $\frac{1}{2}$ .

2.2)<sub>[2.0]</sub> Considere o método em que, na iteração  $k$ , um vector  $p_\omega^{(k)} = 2\nabla f(x^{(k)}) + \omega \nabla^2 f(x^{(k)})d^{(k)}$ , verifica

$$d^{(k)} \cdot p_\omega^{(k)} < 0,$$

para uma certa direcção (escolhida aleatoriamente)  $d^{(k)}$ , e um certo  $\omega > 0$ . Mostre que  $x^{(k+1)} = x^{(k)} + \omega d^{(k)}$  é um método de descida.

2.3)<sub>[3.0]</sub> Seja  $\alpha \in \mathbb{R}$ . Considere a função  $f(x) = 2 - \frac{x_1 + x_2}{\|x\|_2^{\alpha+1}}$ .

- a) Discuta os pontos de mínimo de  $f$  em  $\mathbb{R}^2$  e determine  $\min_{\mathbb{R}^2} f$ .

b) Aplique o método do gradiente, iniciando com  $x^{(0)}$  adequado, justificando a escolha tendo em vista a convergência.

**2.4)**<sub>[3,0]</sub> Para  $y \in \mathbb{R}$ , considere

$$\mu(y) = \min_{x \in S} ((x_1 + y)^2 + x_1 - x_2 + (x_2 + y)^2).$$

a) Determine  $\mu(y)$  quando  $S = \{x \in \mathbb{R}^2 : x_1^2 + x_2^2 = 1, x_1 \geq 0\}$ .

b) Explícite o algoritmo para um método de penalização quando  $S = \{x \in \mathbb{R}^2 : \|x\|_2 \leq 1\}$ , usando o método do gradiente em todo o espaço.

### 2.3.3 Resolução

**1.1a)** Notice that

$$A\phi(x) = \int_0^x K(x, y)\phi(y)dy = \int_0^a \chi(x, y)K(x, y)\phi(y)dy = \langle \chi(x, \cdot)K(x, \cdot), \phi \rangle_{L^2(0, a)^2}.$$

Using Cauchy-Schwarz inequality

$$\begin{aligned} \|A\phi\|_{L^2(0, a)}^2 &= \int_0^a \langle \chi(x, \cdot)K(x, \cdot), \phi \rangle_{L^2(0, a)^2}^2 dx \\ &\leq \int_0^a \|\chi(x, \cdot)K(x, \cdot)\|_{L^2(0, a)}^2 \|\phi\|_{L^2(0, a)}^2 dx \\ &\leq \|\chi K\|_{L^2(0, a)^2}^2 \|\phi\|_{L^2(0, a)}^2 \end{aligned}$$

Therefore if  $\phi \in L^2(0, a)$  we have  $\phi \in L^2(0, a)$  because  $\|\chi K\|_{L^2(0, a)^2}$  is bounded when  $K \in L^2(0, 1)^2$ . Also, we conclude that

$$\|A\|_{\mathcal{L}(L^2(0, 1))} = \sup_{\phi \neq 0} \frac{\|A\phi\|_{L^2}}{\|\phi\|_{L^2}} \leq \|\chi K\|_{L^2(0, a)^2} \leq \|\chi\|_{L^2(0, a)^2} \|K\|_{L^2(0, a)^2} \leq \frac{a}{\sqrt{2}} \|K\|_{L^2(0, a)^2}.$$

noticing that  $\|\chi\|_{L^2(0, a)^2}^2 = \int_0^a \int_0^x 1 dy dx = \frac{a^2}{2}$ .

**1.1b)** Notice that  $A^2 - \beta I = (A - \beta^{1/2}I)(A + \beta^{1/2}I)$ , and it we reduce the problem to check the invertibility of  $A \pm \beta^{1/2}I$ . Since  $A$  is linear we can use Neumann series to write the inverse as long as  $\|\pm \beta^{-1/2}A\| < 1$ .

From the previous result  $|\beta|^{-1/2}\|A\| \leq \frac{a}{\sqrt{2}|\beta|} \|K\|_{L^2(0, a)^2} < 1$ , which means that  $|\beta| > \frac{a^2}{2} \|K\|_{L^2(0, a)^2}^2$ .

**1.1c)** The fixed point iteration is

$$\phi_{n+1}(x) = \frac{1}{4} \left( x^2 - \int_0^x \phi_n(y) dy \right)$$

which gives  $\phi_1(x) = \frac{x^2}{4}$ , and  $\phi_2(x) = \frac{x^2}{4} - \frac{1}{4} \int_0^x \frac{y^2}{4} dy = \frac{x^2}{4} - \frac{x^3}{48}$ .

**1.2a)**

We have  $x_k = g_k(x) \in [-1, 1]$ . As  $g$  is continuous and  $g([-1, 1]^N) \subseteq [-1, 1]^N$ , which is homeomorphic to the ball, we conclude by the Brouwer theorem that, for every real coefficients, at least one solution exists.

Calculating the Jacobian matrix elements

$$\partial_j g_k(x) = -\left(\frac{\alpha x_j}{\|x\|_2} + \beta_k \delta_{jk}\right) \sin(\alpha \|x\|_2 + \beta_k x_k),$$

(here  $\delta_{jk}$  is the Kronecker delta), we see that  $|\partial_j g_k(x)| \leq |\alpha| \frac{|x_j|}{\|x\|_2} + |\beta_k| \delta_{jk}$ .

Also notice that as  $\frac{|x_j|}{\|x\|_2} \leq \frac{\|x\|_2}{\|x\|_2} = 1$ , and we have

$$\|\nabla g\|_\infty \leq \max_k \sum_{j=1}^N (|\alpha| + |\beta_k| \delta_{jk}) = \max_k (N\alpha + |\beta_k|) = N\alpha + \|\vec{\beta}\|_\infty$$

Therefore, if  $N\alpha + \|\vec{\beta}\|_\infty < 1$  we have a contraction in  $\mathbb{R}^N$ , and by the Banach Theorem it's the unique solution, and it belongs to  $[-1, 1]^N$ .

**1.2b)** We can rewrite the equation in terms of  $f(x) = x - g(x)$ , and therefore the Newton linear system  $\nabla f(x^{(n)}) \Delta x^{(n)} = -f(x^{(n)})$  is given with the matrix

$$\nabla f(x^{(n)}) = \left[ \delta_{jk} - \left( \frac{\alpha x_j^{(n)}}{\|x^{(n)}\|_2} + \beta_k \delta_{jk} \right) \sin(\alpha \|x^{(n)}\|_2 + \beta_k x_k^{(n)}) \right].$$

**1.3a)**

We have  $(|x - a|^\alpha)' = \alpha \text{sign}(|x - a|) |x - a|^{\alpha-1}$

and  $(|x - a|^\alpha)'' = 2\alpha \delta(x - a) |x - a|^{\alpha-1} + \alpha(\alpha - 1) \text{sign}^2(|x - a|) |x - a|^{\alpha-2} = \alpha(\alpha - 1) |x - a|^{\alpha-2}$ , if  $\alpha > 1$ , and if  $\alpha = 1$  we just have  $(|x - a|^1)'' = 2\delta(x - a)$ , and of course it is not defined for  $a < 1$ .

Thus if  $\alpha > 1$

$$\mathcal{A}(v) = \langle u, v'' \rangle_{L^2(\mathbb{R})} = \langle u'', v \rangle_{L^2(\mathbb{R})} = \int_{-\infty}^{+\infty} \alpha(\alpha - 1) |x - a|^{\alpha-2} v(x) dx$$

and the integral is defined for  $v \in \mathcal{D}(\mathbb{R})$ , because  $\alpha - 2 > -1$ , and it is integrable. If  $\alpha=1$  then  $\mathcal{A}(v) = 2v(a)$ .

**b)** Since we know that  $u^{(m)}(x) = \pm \alpha^{[m]} |x - a|^{\alpha-m}$  to be  $L^2$  integrable we need  $2\alpha - 2m > -1$ , meaning  $\alpha > m - \frac{1}{2}$ .

**2.1.**

Consider the values  $a_0 = 0$ ,  $b_0 = 3\rho$ , and  $c_0 = \rho$ ,  $d_0 = 2\rho$ . We calculate the iterates in the table



	$a_k$	$c_k$	$d_k$	$b_k$
$x : (k=0)$	0	$b_0(1 - \rho) = 0.708..$	$b_0\rho = 1.1459..$	$3\rho = 1.8541$
$f(x) :$	1	0.994..	1.63..	3.59..
$x : (k=1)$	0	$b_1(1 - \rho) = 0.437..$	$c_0 = 0.708..$	$d_0 = 1.14..$
$f(x) :$	1	0.837..	0.994..	1.63..
$x : (k=2)$	0	$b_2(1 - \rho) = 0.27..$	$c_1 = 0.437..$	$d_1 = 0.708..$
$f(x) :$	1	0.836..	0.837..	0.994..

Thus the minimum point is in  $[0, 0.437]$ , with length  $\leq \frac{1}{2}$ . (The minimum point was 0.3517..)

## 2.2

Using Taylor expansion, when  $\omega \rightarrow 0$ ,

$$\begin{aligned} f(x^{(k+1)}) &= f(x^{(k)} + \omega d^{(k)}) = f(x^{(k)}) + \omega d^{(k)} \cdot (\nabla f(x^{(k)})) + \frac{\omega}{2} \nabla^2 f(x^{(k)}) d^{(k)} + o(\omega^2 \|d\|^2) \\ &= f(x^{(k)}) + \frac{\omega}{2} d^{(k)} \cdot p_\omega^{(k)} + o(\omega^2) \end{aligned}$$

therefore if  $d^{(k)} \cdot p_\omega^{(k)} < 0$ , it's a descent method with small  $\omega > 0$ .

## 2.3

a) We have  $\nabla \|x\|_2^2 = 2x$ , thus  $\nabla f(x) = -\frac{(1,1)}{\|x\|^2+1} + 2x \frac{(x_1+x_2)}{(\|x\|^2+1)^2} = 0$ , implies

$$(\|x\|^2 + 1) \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix} = 2 \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} (x_1 + x_2)$$

and  $x_1(x_1 + x_2) = x_2(x_1 + x_2)$ , that is  $x_1 = \pm x_2$ . As  $x_1 + x_2 = 0$  is impossible ( $\|x\|^2 + 1 \neq 0$ ), we have  $x_1 = x_2$ ,

$$x_1^2 + x_1^2 + 1 = 4x_1^2 \Leftrightarrow 2x_1^2 = 1 \Leftrightarrow x_1 = \frac{\pm 1}{\sqrt{2}}.$$

Thus the critical points are  $x = \pm \frac{1}{\sqrt{2}}(1, 1)$ . We could calculate the Hessian, but it is enough to notice that for  $x_1 = x_2$  we get  $f(x_1, x_2) = 2 - \frac{2x_1}{2x_1^2+1}$ , and the minimum point is in  $x_1 = \frac{1}{\sqrt{2}}$ , and the maximum point in  $x_1 = \frac{-1}{\sqrt{2}}$ , since when  $\|x\| \rightarrow \infty$  we get  $f(x) \rightarrow 2$ . We conclude that

$$\min_{x \in \mathbb{R}^2} f(x) = f\left(\frac{1}{\sqrt{2}}, \frac{1}{\sqrt{2}}\right) = 2 - \frac{1}{\sqrt{2}}.$$

b) Inicializing with  $x^{(0)} = (1, 1)$ , we obtain by the gradient method

$$x^{(1)} = (1, 1) - \omega(1, 1) \left(-\frac{1}{2+1} + 2 \frac{(1+1)}{(2+1)^2}\right) = (1, 1) \left(1 - \frac{\omega}{9}\right)$$

and define  $g(\omega) = 2 - \frac{2x_1}{2x_1^2+1}$  with  $x_1 = 1 - \frac{\omega}{9}$ . We saw that  $g$  has the minimum point at  $x_1 = \frac{1}{\sqrt{2}} = 1 - \frac{\omega}{9}$ , thus  $x^{(1)} = (1, 1) \frac{1}{\sqrt{2}}$ , and the minimum point is attained in the first iteration!

## 2.4

**a)** Let  $f(x) = (x_1 + y)^2 + x_1 - x_2 + (x_2 + y)^2$

We write the Lagrangian  $\mathcal{L}f(x, \lambda) = (x_1 + y)^2 + x_1 - x_2 + (x_2 + y)^2 - \lambda_1(1 - x_1^2 - x_2^2) - \lambda_2 x_1$ .

The KKT conditions are

$$\nabla \mathcal{L}f(x, \lambda) = \begin{bmatrix} 2(x_1 + y) + 1 + 2\lambda_1 x_1 - \lambda_2 \\ 2(x_2 + y) - 1 + 2\lambda_1 x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix}$$

as well as  $\lambda_1, \lambda_2 \geq 0$ ,  $\|x\|^2 = 1$ ,  $x_1 \geq 0$ , and  $\lambda_1(1 - \|x\|^2) = \lambda_2 x_1 = 0$  resumes to  $\lambda_2 x_1 = 0$ .

1st case) If  $\lambda_1 = \lambda_2 = 0$ , we obtain  $\begin{cases} 2(x_1 + y) + 1 = 0 \\ 2(x_2 + y) - 1 = 0 \end{cases} \begin{cases} x_1 = -y - \frac{1}{2} \\ x_2 = -y + \frac{1}{2} \end{cases}$

We notice that it is a quadratic form with minimum point in the line  $(-\frac{1}{2}, \frac{1}{2}) - y(1, 1)$ . This line only intersects the half disk  $S$  if  $y = -\frac{1}{2}$ , at the point  $x = (0, 1)$ .

2nd case) If  $\lambda_1 = 0, \lambda_2 \neq 0$ , we obtain  $x_1 = 0$ , and  $\begin{cases} 2(x_1 + y) + 1 - \lambda_2 = 0 \\ 2(x_2 + y) - 1 = 0 \end{cases} \begin{cases} \lambda_2 = 2y + 1 \\ x_2 = -y + \frac{1}{2} \end{cases}$

Since  $x_2 \in [-1, 1]$ , we get  $y \in [-\frac{1}{2}, \frac{3}{2}]$  and then  $\mu(y) = y^2 - y + \frac{1}{2} + (\frac{1}{2})^2 = y^2 + \frac{1}{4}$ .

3rd case) If  $\lambda_1 \neq 0, \lambda_2 = 0$ , obtemos  $x_1^2 + x_2^2 = 1$ , e  $\begin{cases} 2(x_1 + y) + 1 + 2\lambda_1 x_1 = 0 \\ 2(x_2 + y) - 1 + 2\lambda_1 x_2 = 0 \end{cases}$  multiplicando

as equações por  $x_1$  e  $x_2$  e somando, fica

$0 = 2x_1(x_1 + y) + 2x_2(x_2 + y) + 2\lambda_1(x_1^2 + x_2^2) = 2 + 2y(x_1 + x_2) + 2\lambda_1$  We can eliminate  $\lambda_1$  and solve the equations.

**b)** We consider, with  $P = 10^m$ ,

$$\phi(x) = (x_1 + y)^2 + x_1 - x_2 + (x_2 + y)^2 + Pg(x_1^2 + x_2^2)$$

with  $g(x) = \begin{cases} (x - 1)^2, & \text{if } x > 1 \\ 0 & \text{if } 0 \leq x \leq 1 \end{cases}$  which is a  $C^1$  function, where we can apply the gradient method.

Notice that  $g(x_1^2 + x_2^2) = 0 \Leftrightarrow x_1^2 + x_2^2 \leq 1$ , which corresponds to the condition in  $S$ .

### 3 Outros Exercícios

**Exercise 3.1.** Em  $C[0, 1]$ , considere o operador

$$(Af)(x) = (f(x))^2 + \int_0^1 \cos(f(x)xy)dy.$$

- Calcule a derivada de Fréchet de  $A$ .
- Mostre que a equação  $Af = 4f$  tem uma só solução que verifica  $\|f\|_\infty \leq 1$ .
- Definindo  $4u_{n+1} = Au_n$ , com  $u_0(x) = 0$ , determine  $n : \|f - u_n\|_\infty \leq 10^{-6}$ .

**Exercise 3.2.** Considere a sucessão de funções definida por

$$u_{n+1}(t) = t + Au_n = \int_0^1 t + \cos(\beta ts)u_n(s)ds,$$

onde  $\beta \in \mathbb{R}$  é um parâmetro constante.

- Defina  $X = C[0, 1]$  com a norma  $\|u\|_B = \max_{t \in [0, 1]} |(t + 1)u(t)|$ , e o operador  $A$  que se define nessa iteração  $u_{n+1} = f + Au_n$ . Calcule a derivada de Fréchet de  $A$  e majore  $\|A\|_{\mathcal{L}(X)}$ .
- Determine condições sobre  $\beta$  de forma a que garanta a convergência de  $(u_n)$ , e apresente uma estimativa de erro a priori, começando com  $u_0 = 0$ .
- Justifique se  $A$  é compacto em  $X$  e analise a solubilidade da equação  $v = Av + f$  para qualquer  $\beta$  e  $f \in C[0, 1]$ . Relacione com a série de Neumann.

**Exercise 3.3.** Aplique uma iteração do método de Broyden à resolução do sistema não linear  $g(x, y) = (\alpha, \beta)$  com  $g(x, y) = (x + y, xy)$ , definindo restrições de inicialização com o método de Newton.

**Exercise 3.4.** Considere o sistema de equações

$$\begin{cases} xy = a \\ x + y = b \end{cases}$$

Determine uma aproximação da solução aplicando o Método de Broyden, depois da inicialização pelo Método de Newton com o vector nulo.

**Exercise 3.5.** Considere a função  $f(x) = \frac{1}{2}(g(x) + |x|)$  com  $g \in C^1(\mathbb{R})$ .

Mostre que a segunda derivada  $f''$  (no sentido generalizado) verifica

$$\langle f'', v \rangle_{L^2(\mathbb{R})} = v(0) + \frac{1}{2} \left( \langle g, v \rangle_{L^2(\mathbb{R})} - \langle g, v \rangle_{H^1(\mathbb{R})} \right), \quad \forall v \in C_c^\infty(\mathbb{R}),$$

**Exercise 3.6.** Considere a função  $u(x) = |x - a|f(x)$ , com  $f \in C^2(\mathbb{R})$ . Mostre que a segunda derivada de  $u$  (no sentido generalizado) verifica

$$\langle u'' - f'', v \rangle_{L^2(\mathbb{R})} = \alpha f(a)v(a) + \langle \beta f', v \rangle_{L^2(\mathbb{R})}, \quad \forall v \in C_c^\infty(\mathbb{R}),$$

**Exercise 3.7.** Considere a função  $f(x, y) = 2x^4 + y^2 - 2xy + 1$ .

- Mostre que há um e um só mínimo global de  $f$  em  $\mathbb{R}^2$  e determine-o.
- Iniciando em  $(1,1)$ , determine a primeira iterada pelo método do gradiente.
- O mesmo que em b), mas considerando o método de Gauss-Newton.

Em função de  $\alpha$ , discuta se a direcção

$$d^{(n)} = (\alpha - 1)\nabla f(x^{(n)}) - \alpha[\nabla^2 f(x^{(n)})]^{-1}\nabla f(x^{(n)})$$

define uma direcção de descida para um método de minimização da função  $f$ , com  $Z = f$ .

**Exercise 3.8.** Considere  $f(x, y, z) = 8x^p - 4xy + y^2 + 4z^2 + x + y - 1$ .

- Com  $p = 2$ , transforme num problema matricial e aplique o método dos gradientes conjugados para determinar o ponto de mínimo de  $f$ .
- Para  $p = 4$  aplique o método de Fletcher-Reeves para essa determinação, começando na origem e calculando uma iteração.

**Exercise 3.9.** Resolva o problema de minimização da função

$$f(x, y) = 2x^2 + 2xy + y^2 - 10x - 10y - 1,$$

sujeito às restrições  $x^2 + y^2 \leq 5$ , e  $3x + y \leq 6$ .

**Exercise 3.10. 2.1)**<sub>[3.0]</sub> Considere a função

$$f(\mathbf{x}) = \beta(\mathbf{x}^\top \cdot \mathbf{x})^2 + \mathbf{x}^\top \begin{bmatrix} 6 & 1 \\ 1 & \beta + 2 \end{bmatrix} \mathbf{x} + x_1 + x_2 - 1, \quad \text{com } \mathbf{x} \in \mathbb{R}^2$$

- Com  $\mathbf{x}^{(0)} = \mathbf{0}$ ,  $\beta = 0$ , aplicando o método dos gradientes conjugados, determine o ponto de mínimo de  $f$ .
- Determine uma aproximação do ponto de mínimo por um método de gradientes conjugados quando  $\beta = 1$ .

**Exercise 3.11.** Seja  $f(\mathbf{x}) = e^{\mathbf{x} \cdot \mathbf{x}} + a\mathbf{x} \cdot \mathbf{x} + a$ .

- a) Analise em função de  $a \in \mathbb{R}$  a existência de ponto de mínimo global de  $f$  em  $\mathbb{R}^N$ .
- b) Com  $a = 1$ , obtenha  $\mathbf{x}^{(1)}$  aplicando o método do gradiente, com pesquisa linear pelo método da secção dourada, sendo  $\mathbf{x}^{(0)} = \mathbf{e}_1$ .
- c) Obtenha  $\mathbf{x}^{(1)}$  pelo método de Levenberg-Marquardt.

**Exercise 3.12.** Discuta a solução em  $\mathbb{R}^N$  do problema de minimização de

$$f(\mathbf{x}) = \mathbf{x}^\top \mathbf{A} \mathbf{x} - \mathbf{x}^\top \mathbf{b} + c$$

sujeito à restrição  $\mathbf{b}^\top \mathbf{x} \geq c$ .

## 4 Trabalhos Computacionais

### 4.1 Modelo 1

1)<sub>[6.0]</sub> A temperatura  $T$  numa barra  $\{\alpha\} \times [1, 3]$  provocada por uma barra  $[-1, 1] \times \{0\}$  cuja distribuição de calor é  $C$ , é dada por

$$T(\alpha, x + 2) = \frac{1}{\pi} \int_{-1}^1 \log((2+x)^2 + (\alpha - y)^2) C(y, 0) dy$$

(a função  $\Phi(\mathbf{x}) = \frac{1}{2\pi} \log \|\mathbf{x}\|$  é solução fundamental da equação de Laplace 2D, que modela uma situação de estabilidade térmica).

Pretende-se que  $C(x, 0) = f(x) + \lambda T(\alpha, x + 2)$ , onde  $\lambda$  e  $f$  são dados.

a) Escreva esse problema enquanto uma equação integral de Fredholm de 2<sup>a</sup> espécie

$$u(x) + \lambda \int_I K(x, y) u(y) dy = f(x),$$

e estabeleça condições teóricas em  $\alpha, \lambda$  onde consiga garantir a existência e unicidade de solução, e apresente um método iterativo convergente.

b) Através de uma regra de integração numérica para o cálculo do integrais (por exemplo, Regra de Simpson), apresente graficamente a sucessão de funções obtidas e analise a convergência, em termos de uma tabela de evolução da diferença de iteradas  $\|u_{n+1} - u_n\| \approx k\alpha^n$ , com coeficientes  $\alpha, k$  a determinar, nas normas  $C[-1, 1]$ ,  $L^2(-1, 1)$  e ainda  $H^1(-1, 1)$ .

[Considere em particular o caso  $\alpha = 0.5, \lambda = 1, f(x) = |x|$ ]

2)<sub>[6.0]</sub> Considere o problema anterior modificado, com uma função  $Z$  não linear:

$$u(x) + \lambda \int_I K(x, y) Z(u(y)) dy = f(x),$$

escolhendo valores de  $\alpha, \lambda$ , e uma função  $f$  não triviais (análogos ao exercício 1), e por exemplo  $Z(t) = t^2/2$  e outra função.

a) Compare a eficácia da aplicação do método do ponto fixo e da aplicação do método de Newton para determinar a solução.

Para efeitos de aplicação do método de Newton, pode considerar uma inversão do operador linear através da iteração do ponto fixo (ou o método de Newton para a inversão de operadores lineares).

b) Discretize o problema, definindo apenas como incógnitas os valores  $u(t_k)$  em que  $t_0, \dots, t_m$  são  $m + 1$  nós de integração em  $[-1, 1]$ . Para este problema em dimensão finita, aplique o método de Broyden para encontrar os valores  $u(t_k)$ , e compare com os valores obtidos em a) nesses pontos.

3)<sub>[4.0]</sub> Considere a base de dados `CountryData["France", {"GDP"}, {1970, 2005}]` para regularização.

a) Considerando  $\epsilon \in \{3, \dots, 6\}$ , implemente e aplique a Transformação de Fourier Discreta para a regularização dos  $N$  dados, e da derivada, usando dois filtros discretos  $\mu^{[p]}$ . Apresente os resultados gráficos.

b) Com base na evolução dos valores e derivadas até  $N - \epsilon$  preveja os valores para 2006-08 por extrapolação (por exemplo, por expansão de Taylor).

4)<sub>[4.0]</sub> Considere o valor da amplitude de uma combinação de ondas pontuais, medido num ponto  $x \in \mathbb{R}^3$  :

$$u(x) = \sum_{k=1}^M \alpha_k \frac{\cos(\omega \|x - y_k\|_2)}{\|x - y_k\|_2}$$

em que  $\omega$  é a frequência (conhecida), e  $y_k \in \mathbb{R}^3$  são centros de fontes com intensidades  $\alpha_k \in \mathbb{R}$  (desconhecidos).

Admita que as fontes estão distantes  $\|y_k\|_2 \gg R$ , e que mede as amplitudes em pontos  $x_1, \dots, x_N$  ( $N > 2M$ ) tais que  $\|x_j\|_2 < R$ .

Escolha valores de  $(\alpha_k, y_k)$  que permitam calcular  $u(x_j)$ . A partir de valores  $\tilde{u}_j = u(x_j)(1 + \epsilon_j)$  em que  $\epsilon_j \in [-\epsilon, \epsilon]$  são perturbações aleatórias de ruído, determine por um método de otimização (Levenberg-Marquardt), a recuperação dos valores  $(\alpha_k, y_k)$  introduzidos.

[Considere, pelo menos, um caso  $\epsilon = 0.05, M = 4$ ]

## 4.2 Modelo 2

1)<sub>[8.0]</sub> Programe o método do ponto fixo aplicado a equações integrais  $u + \mathcal{K}u = f$  com

$$(\mathcal{K}u)(x) = \int_a^b K(x, y, u(y)) dy$$

em que as funções  $K$  e  $f$  são dadas pelo utilizador, bem como o intervalo  $[a, b]$ . Para efeitos do cálculo do integral, use o método de Simpson.

a) Indique condições sobre  $K$  de forma a garantir a convergência do método.

b) Usando como critério de paragem  $\|u_{n+1} - u_n\|_\infty < \varepsilon$ , comente sobre o erro cometido, com base em a).

c) Aplique o método a exemplos concretos com  $\mathcal{K}$  linear e não linear. Em particular considere  $K(x, y, z) = \cos(\alpha xyz)$  com diferentes  $\alpha$ .

d) Discuta a implementação do método relacionando o erro de discretização do integral e o erro do método de ponto fixo.

2)<sub>[6.0]</sub> Implemente uma rotina para aplicar o método de Broyden na resolução de sistemas não lineares.

a) Aplique o método na resolução de um sistema não linear e apresente gráficos da convergência.

b) Aplique esse método para a resolução de equações do 5º grau definidas pelos coeficientes do monómios, ou seja:

$$p_4(x) = x^5 + a_4x^4 + \dots + a_0 = x^5 - (z_1 + \dots + z_5)x^4 + \dots - z_1 \cdots z_5$$

definindo um sistema não linear com 5 equações  $z_1 + \dots + z_5 = -a_4, \dots, z_1 \cdots z_5 = -a_0$ .

3)<sub>[6.0]</sub> Implemente o método de Fletcher-Reeves dos gradientes conjugados na optimização linear e não linear.

a) Analise um problema para minimização quadrática com  $f(x) = x^\top Ax - x^\top b + c$ , escolhendo a matriz  $A$ , o vector  $b$  e a constante  $c$ .

b) Aplique o método anterior para determinar a distância mínima entre duas curvas  $\gamma_1$  e  $\gamma_2$  definidas parametricamente em  $\mathbb{R}^2$ , ou seja, pretende-se minimizar

$$d(s, t) = \|\gamma_1(s) - \gamma_2(t)\|_2$$

numa norma  $p$ , com  $t, s \in [0, 1]$ .



### 4.3 Modelo 3

1)<sub>[10.0]</sub> Programe o método do ponto fixo aplicado a equações integrais  $u + \mathcal{K}u = f$  com

$$(\mathcal{K}u)(x) = \int_a^b K(x, y, u(y))dy$$

em que as funções  $K$  e  $f$  são dadas pelo utilizador, bem como o intervalo  $[a, b]$ . Para efeitos do cálculo do integral, use o método de Simpson, introduzindo  $N$  o número de subintervalos.

a) Indique condições sobre  $K$  de forma a garantir existência, unicidade, e a convergência do método do ponto fixo.

b) Usando como critério de paragem  $\|u_{n+1} - u_n\|_\infty < \varepsilon$ , comente sobre o erro cometido, com base em a). Discuta a implementação do método relacionando o erro de discretização do integral e o erro do método de ponto fixo.

c) Aplique o método a exemplos concretos com  $\mathcal{K}$  linear e não linear. Em particular considere  $K(x, y, z) = \cos(\alpha xyz)$  com diferentes  $\alpha$ .

d) Aplique o método de Newton-Kantorovich ao caso particular em c), usando o Método de Nystrom para resolver a equação integral linear.

2)<sub>[4.0]</sub> Implemente uma rotina para aplicar o método de Broyden na resolução de sistemas não lineares. Aplique esse método para a resolução de equações do 5º grau definidas pelos coeficientes do monómios, ou seja:

$$p_5(x) = x^5 + a_4x^4 + \dots + a_0 = x^5 - (z_1 + \dots + z_5)x^4 + \dots - z_1 \cdots z_5$$

definindo um sistema não linear com 5 equações  $z_1 + \dots + z_5 = -a_4, \dots, z_1 \cdots z_5 = -a_0$ . Comente sobre a existência e unicidade de solução em  $\mathbb{C}^5$ .

3)<sub>[6.0]</sub> Sejam  $C_1 = \{(x, g_1(x)) : x \in \mathbb{R}\}$ ,  $C_2 = \{(x, g_2(x)) : x \in \mathbb{R}\}$ , duas curvas definidas por gráficos. Pretende-se encontrar a distância mínima entre estas duas curvas, ou seja

$$dist(C_1, C_2) = \min_{x, y \in \mathbb{R}} \|(x, g_1(x)) - (y, g_2(y))\|_p$$

em que a norma em  $\mathbb{R}^2$  é  $p = 2$  ou  $p = 4$ . Defina uma função objectivo apropriada para aplicação dos métodos seguintes, em particular a um problema com  $g_1(x) = e^x$ ,  $g_2(x) = x^3 + \cos(x) - 16$ .

a) Implemente o método do gradiente no caso geral e aplique ao problema dado e a outro.

b) O mesmo que em a) para o Método de Newton e Levenberg-Marquardt.

c) Comente sobre a utilização em a) e b) de pesquisa linear exacta ou inexacta com critérios de Armijo-Wolfe.