

# Mestrados

Métodos Quantitativos para DEE

2018/2019

Leonor Santiago Pinto  
Gab 506 Quelhas  
Telef 213 925 845  
Email: [lpinto@iseg.ulisboa.pt](mailto:lpinto@iseg.ulisboa.pt)

Aulas Programação Não Linear.

Programação Não Linear.

STFA: exercícios no final da apresentação



1. Tópicos de Investigação Operacional
  1. O Modelo de Programação Linear
  2. Dualidade e Análise de Sensibilidade
  3. Problemas de Transportes e Afetação
  4. Programação Linear Inteira
2. Teoria de Jogos
3. Programação Multiobjetivo
4. **Programação não Linear**
  1. **Formulação de problemas**
  2. **Resolução gráfica e pelo *Solver/Excel*.**



No Capítulo 1 vimos

Hipóteses fundamentais de PL:

H1) **Proporcionalidade**: a contribuição de cada atividade para o valor da função objetivo, bem como para o primeiro membro das restrições, é **proporcional** ao nível da atividade

(a contribuição de cada variável para o valor da função objetivo, bem como para o primeiro membro das restrições, é proporcional ao valor da variável)

H2) **Aditividade**: a contribuição de cada atividade para o valor da função objetivo, bem como para o primeiro membro das restrições, é **independente** da contribuição das restantes

H3) **Divisibilidade**: cada variável pode tomar qualquer valor

H4) **Certeza**: todos os valores dos parâmetros são conhecidos



Em PL todas as funções envolvidas são lineares.

Muitos problemas práticos correspondem a esse modelo, mas outros não.

Em Economia, a não linearidade é a regra e não a exceção



preço de venda é função da quantidade procurada  $p \rightarrow p(x)$

$$\text{Lucro } P(x) = xp(x) - cx$$

Vários produtos  $\sum_{j=1}^n P_j(x_j)$  soma de funções não lineares

o custo de transporte tem descontos de quantidade  $C_{ij} \rightarrow C_{ij}(x_{ij})$

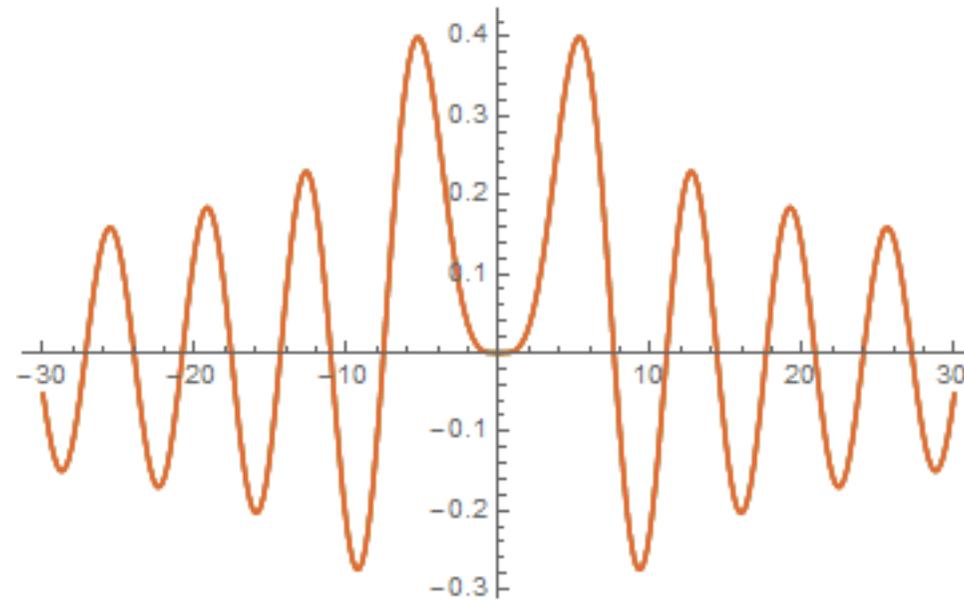
$$\text{Custo total } f(x) = \sum_{i=1}^m \sum_{j=1}^n C_{ij}(x_{ij})$$

Seleção de carteiras

$$\text{Rendimento esperado da carteira } R(x) = \sum_{j=1}^n \mu_j(x_j);$$

$$\text{Risco associado à carteira } V(x) = \sum_{i=1}^m \sum_{j=1}^n \sigma_i \sigma_j x_i x_j;$$

# Ótimos locais



# Problema PNL



$$\begin{array}{ll} \max & z = f(x) \\ \text{s. a} & \begin{cases} g_i(x) \leq b_i, \\ x \geq 0 \end{cases} \quad i = 1, \dots, m \end{array}$$

Obs: diferentes características de  $f$  e  $g_i$

=>

diferentes tipos de problemas de PNL

=>

diferentes algoritmos de resolução

Obs: Para alguns destes problemas, mesmo a resolução de pequenos problemas é muito difícil



- Otimização sem restrições
- Otimização com restrições lineares
  - Programação Quadrática  
( f.o. quadrática, restrições lineares;  
Bons algoritmos se  $\max f$  concava ou  $\min f$  convexa)
  - ...
- Programação Convexa  
(  $\max f(x)$  concava e todas  $g_i(x)$  convexas )
- Programação Separável  
( todas as funções são separáveis,  
$$f(x) = f_1(x_1) + f_2(x_2) + \dots + f_m(x_m)$$
$$g_i(x) = g_{i_1}(x_1) + g_{i_2}(x_2) + \dots + g_{i_m}(x_m)$$
  
)  
(...)

# Função de uma variável sem restrições



Problema

$$\text{Max } f(x)$$

com  $f(x)$  real de variável real, diferenciável e côncava.

A condição necessária e suficiente para que máximo global ocorra  $x = x^*$  é

$$\frac{df(x)}{dx} = 0 \text{ em } x = x^*$$



**Inicialização:** Selecionar  $\varepsilon$ . Determinar  $\underline{x}$  e  $\bar{x}$  iniciais por inspeção, com  $\frac{df(x)}{dx} \geq 0$  e

$$\frac{df(x)}{dx} \leq 0, \text{ respetivamente. Solução inicial } x' = \frac{x + \bar{x}}{2}.$$

**Iteração:**

1. calcular  $\frac{df(x)}{dx}$  em  $x = x'$  .

2. Se  $\frac{df(x)}{dx} \geq 0$  tomar  $\underline{x} = x'$  . Caso contrário, tomar  $\bar{x} = x'$  .

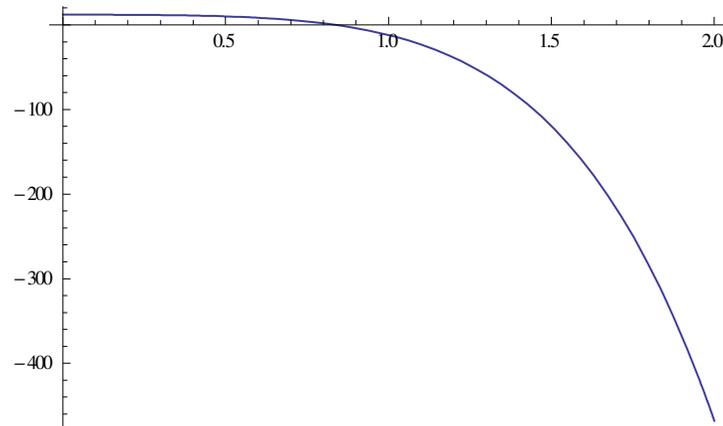
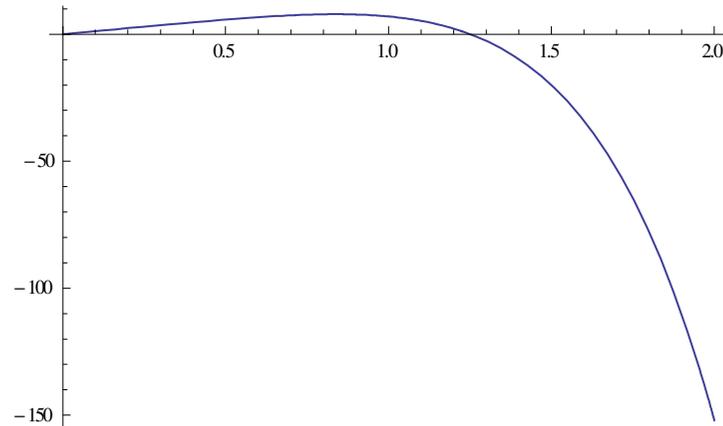
3. Recalcular  $x' = \frac{x + \bar{x}}{2}$ .

**Critério de paragem:** se  $\bar{x} - \underline{x} \leq 2\varepsilon$  fim. O novo  $x'$  está na vizinhança  $\varepsilon$  de  $x^*$ .

Caso contrário voltar a 1.



$$f(x) = 12x - 3x^4 - 2x^6$$



$$f(x) = 12x - 3x^4 - 2x^6$$

$$f'(x) = 12 - 12x^3 - 12x^5 = 12(1 - x^3 - x^5)$$

$$f''(x) = -12(3x^2 + 5x^4) < 0 \text{ c\u00f4ncava}$$

$$f'(0) = 12; f'(2) = -152; \varepsilon = 0,01$$

iteração	$\frac{df(x)}{dx}$	$\underline{x}$	$\bar{x}$	novo $x'$	$f(x')$	stop $\varepsilon = 0,01$
0		<b>0</b>	<b>2</b>	1	7	2
1	-12	0	1			
2						
3						
4						
5						
6						
7						

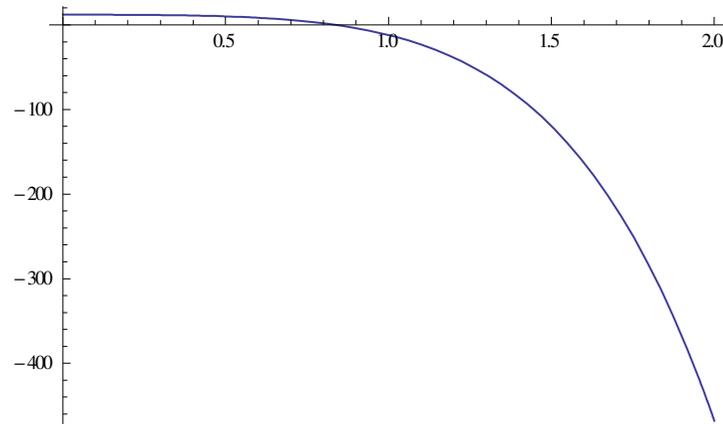
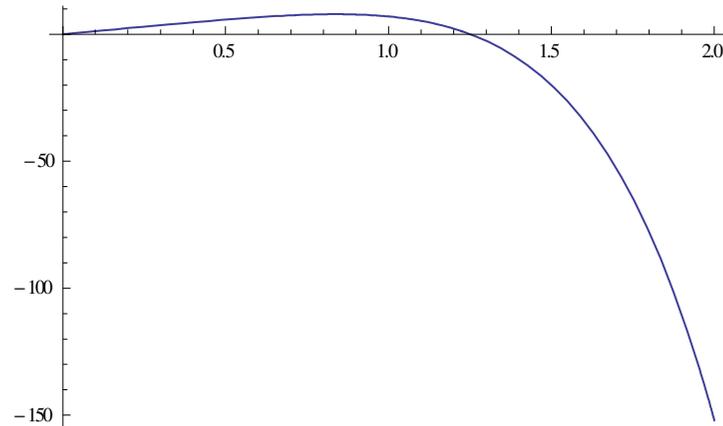
$$f(x) = 12x - 3x^4 - 2x^6$$



	A	B	C	D	E	F	G
1	iteração	$\frac{df(x)}{dx}$	$x$	$\bar{x}$	novo	$f(x')$	stop
2							$\varepsilon = 0,01$
3	0		0	2	$=(C3+D3)/2$	$=12*E3-3*E3^4-2*E3^6$	$=D3-C3$
4	1	$=12*(1-E3^3-E3^5)$	$=IF(B4>=0;E3;C3)$	$=IF(B4<0;E3;D3)$	$=(C4+D4)/2$	$=12*E4-3*E4^4-2*E4^6$	$=D4-C4$
5	2	$=12*(1-E4^3-E4^5)$	$=IF(B5>=0;E4;C4)$	$=IF(B5<0;E4;D4)$	$=(C5+D5)/2$	$=12*E5-3*E5^4-2*E5^6$	$=D5-C5$
6	3	$=12*(1-E5^3-E5^5)$	$=IF(B6>=0;E5;C5)$	$=IF(B6<0;E5;D5)$	$=(C6+D6)/2$	$=12*E6-3*E6^4-2*E6^6$	$=D6-C6$
7	4	$=12*(1-E6^3-E6^5)$	$=IF(B7>=0;E6;C6)$	$=IF(B7<0;E6;D6)$	$=(C7+D7)/2$	$=12*E7-3*E7^4-2*E7^6$	$=D7-C7$
8	5	$=12*(1-E7^3-E7^5)$	$=IF(B8>=0;E7;C7)$	$=IF(B8<0;E7;D7)$	$=(C8+D8)/2$	$=12*E8-3*E8^4-2*E8^6$	$=D8-C8$
9	6	$=12*(1-E8^3-E8^5)$	$=IF(B9>=0;E8;C8)$	$=IF(B9<0;E8;D8)$	$=(C9+D9)/2$	$=12*E9-3*E9^4-2*E9^6$	$=D9-C9$
10	7	$=12*(1-E9^3-E9^5)$	$=IF(B10>=0;E9;C9)$	$=IF(B10<0;E9;D9)$	$=(C10+D10)/2$	$=12*E10-3*E10^4-2*E10^6$	<b><math>=D10-C10</math></b>
11							
12							



$$f(x) = 12x - 3x^4 - 2x^6$$



$$f(x) = 12x - 3x^4 - 2x^6$$

$$f'(x) = 12 - 12x^3 - 12x^5 = 12(1 - x^3 - x^5)$$

$$f''(x) = -12(3x^2 + 5x^4) < 0 \text{ c\u00f4ncava}$$

$$f'(0) = 12; f'(2) = -152; \varepsilon = 0,01$$

iteração						stop
	$\frac{df(x)}{dx}$	$\underline{x}$	$\bar{x}$	novo $x'$	$f(x')$	$\varepsilon = 0,01$
0		<b>0</b>	<b>2</b>	1	7	2
1	-12	0	1	0,5	5,781	1,000
2	10,13	0,5	1	0,75	7,695	0,500
3	4,09	0,750	1	0,875	7,844	0,250
4	-2,19	0,750	0,875	0,813	7,867	0,125
5	1,31	0,813	0,875	0,844	7,883	0,063
6	-0,34	0,813	0,844	0,828	7,882	0,031
7	0,51	0,828	0,844	<b>0,836</b>	7,884	<b>0,016</b>

$$f(x) = 12x - 3x^4 - 2x^6$$



	A	B	C	D	E	F	G	H	I	J	K	L	M
1													
2		x	fx										
3		0,83762	7,883946										
4													
5													
6													
7													
8													
9													
10													
11													
12													
13													
14													
15													
16													
17													
18													
19													
20													
21													
22													
23													
24													
25													
26													
27													
28													
29													
30													
31													
32													

**Solver Parameters**

Set Objective:

To:  Max  Min  Value Of:

By Changing Variable Cells:

Subject to the Constraints:

Make Unconstrained Variables Non-Negative

Select a Solving Method:

Solving Method  
Select the GRG Nonlinear engine for Solver Problems that are smooth nonlinear. Select the LP Simplex engine for linear Solver Problems, and select the Evolutionary engine for Solver problems that are non-smooth.

Buttons: Add, Change, Delete, Reset All, Load/Save, Options, Help, Solve, Close

=12\*B3-3\*B3^4-2\*B3^6



## Função de várias variáveis sem restrições

Problema

$$\text{Max } f(x_1, x_2, \dots, x_n)$$

com  $f(x)$  é diferenciável e côncava.

$$\mathbf{x} = x_1, x_2, \dots, x_n$$

A condição necessária e suficiente para que máximo global ocorra  $\mathbf{x} = \mathbf{x}^*$  é

$$\frac{\partial f(x_1, x_2, \dots, x_n)}{\partial x_j} = 0 \text{ para } j = 1, 2, \dots, n.$$

$$\nabla f(\mathbf{x}) = \left( \frac{\partial f(\mathbf{x})}{\partial x_1}, \frac{\partial f(\mathbf{x})}{\partial x_2}, \dots, \frac{\partial f(\mathbf{x})}{\partial x_n} \right)$$

$$\nabla f(\mathbf{x}') = \left( \frac{\partial f(\mathbf{x}')}{\partial x_1}, \frac{\partial f(\mathbf{x}')}{\partial x_2}, \dots, \frac{\partial f(\mathbf{x}')}{\partial x_n} \right) \text{ no ponto } \mathbf{x} = \mathbf{x}'$$



**Inicialização:** Selecionar  $\varepsilon$ . Determinar solução inicial  $\mathbf{x}'$ .

**Iteração:**

1. Escrever  $f(\mathbf{x}' + t\nabla f(\mathbf{x}'))$ .
2. Determinar  $t = t^*$ , que resolve  $\max_{t>0} f(\mathbf{x}' + t\nabla f(\mathbf{x}'))$
3. Tomar  $\mathbf{x}' = \mathbf{x}' + t^*\nabla f(\mathbf{x}')$ .

**Critério de paragem:**

Calcular  $\nabla f(\mathbf{x}')$  se  $\left| \frac{\partial f(\mathbf{x}')}{\partial x_j} \right| \leq \varepsilon$  para  $j = 1, 2, \dots, n$  fim. O novo  $\mathbf{x}'$  é a aproximação desejada de  $\mathbf{x}^*$ .

Caso contrário voltar a 1.



$$f(x) = 2x_1x_2 + 2x_2 - x_1^2 - 2x_2^2$$

$$\nabla f(x) = (2x_2 - 2x_1, 2x_1 + 2 - 4x_2)$$

$$H = \begin{bmatrix} -2 & 2 \\ 2 & -4 \end{bmatrix} \quad H_1 = -2; \quad H_2 = 4 \quad \text{Def negativa, função côncava}$$

Duas iterações do algoritmo gradiente

iteração	$x'$	$\nabla f(x')$	$x' + t\nabla f(x')$	$f(x' + t\nabla f(x'))$	$t^*$	$x' + t^*\nabla f(x')$
1	(0,0)	(0,2)	(0,2t)	$4t-8t^2$	1/4	(0,1/2)
2	(0,1/2)	(1,0)	(t,1/2)	$t-t^2+1/2$	1/2	(1/2,1/2)

fx =2\*B3\*C3+2\*C3-B3^2-2\*C3^2

	A	B	C	D	E	F	G	H	I	J	K	L	M	N
1														
2		x1	x2	f(x1,x2)										
3		1	0,999999	1										
4														
5														
6														
7														
8														
9														
10														
11														
12														
13														
14														
15														
16														
17														
18														
19														
20														
21														
22														
23														
24														
25														
26														
27														
28														
29														
30														

### Solver Parameters

Set Objective:

To:  Max  Min  Value Of:

By Changing Variable Cells:

Subject to the Constraints:

Add

Change

Delete

Reset All

Load/Save

Make Unconstrained Variables Non-Negative

Select a Solving Method:

Options

Solving Method

Select the GRG Nonlinear engine for Solver Problems that are smooth nonlinear. Select the LP Simplex engine for linear Solver Problems, and select the Evolutionary engine for Solver problems that are non-smooth.

Help Solve Close

# Sem Restrições



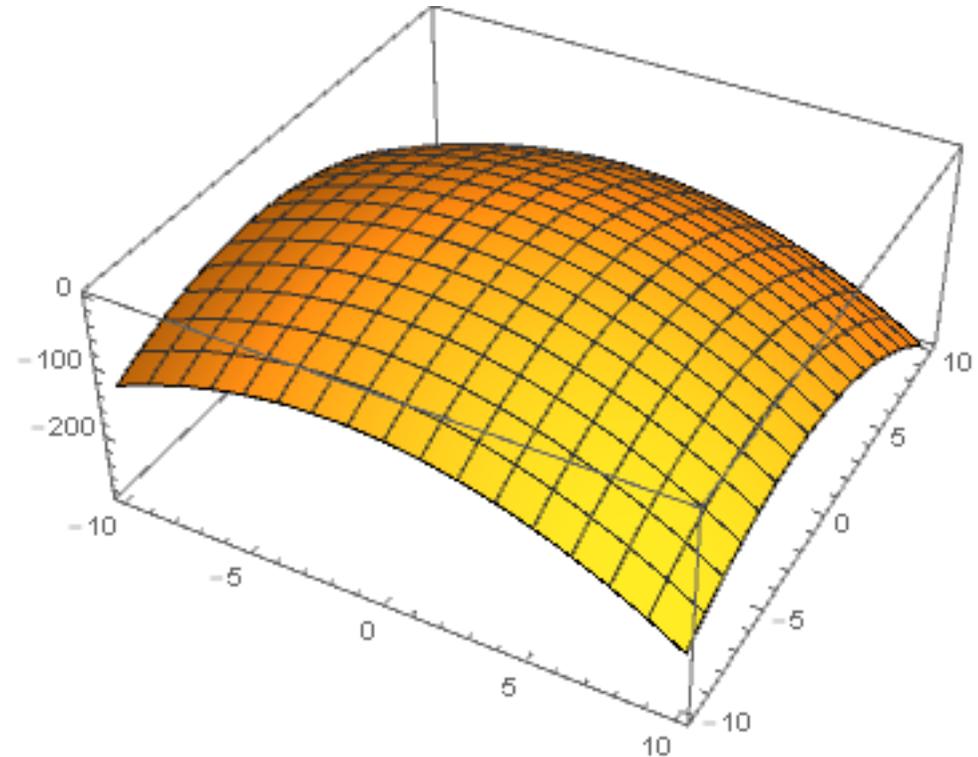
$$\text{Max } f(x, y) = -(x + 2)^2 - (y + 2)^2$$

$$\nabla f(x, y) = [-2(x + 2), -2(y + 2)]$$

$$H = \begin{bmatrix} -2 & 0 \\ 0 & -2 \end{bmatrix} \text{ def negativa função côncava}$$

$\nabla f = (0,0)$  é condição necessária e suficiente de máximo global.

$$\begin{cases} -2(x + 2) = 0 \\ -2(y + 2) = 0 \end{cases} \begin{cases} x = -2 \\ y = -2 \end{cases} f(-2, -2) = 0$$



## Com restrições de igualdade



$$\text{Max } f(x, y) = -(x + 2)^2 - (y + 2)^2$$

$$\text{s.a } y = 1$$

$$\text{Max } f(x) = -(x + 2)^2 - (1 + 2)^2$$

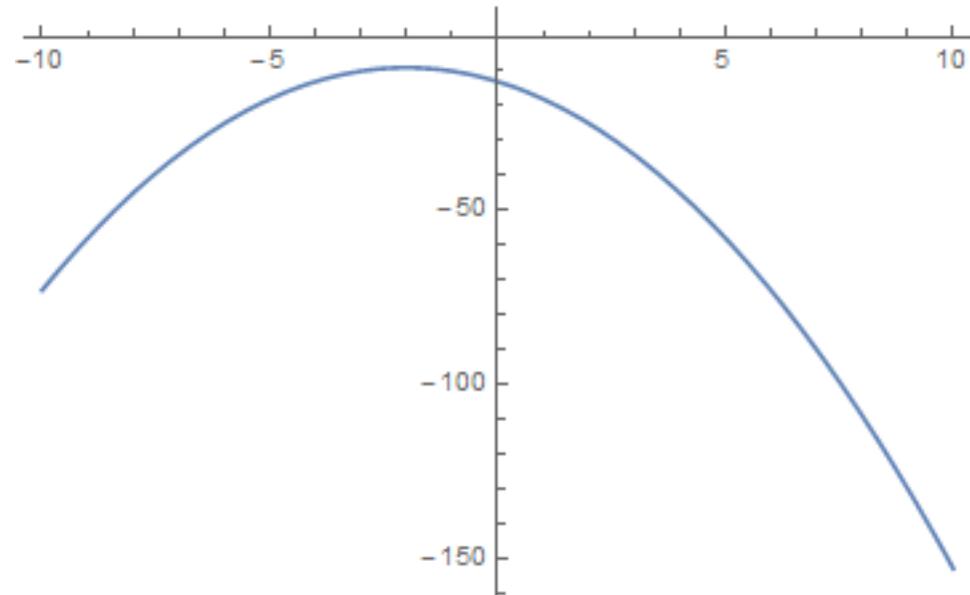
$$\frac{df}{dx} = -2(x + 2)$$

$$\frac{d^2f}{dx^2} = -2 < 0 \text{ função côncava}$$

$$\frac{df}{dx} = 0 \text{ é condição necessária e suficiente}$$

de máximo global.

$$\begin{cases} x = -2 \\ y = 1 \end{cases} \quad f(-2, 1) = -9$$



## Com restrições de igualdade - Lagrangeana



$$\text{Max } f(x, y) = -(x + 2)^2 - (y + 2)^2$$

$$\text{s.a } y = 1$$

$$L(x, y, u) = -(x + 2)^2 - (y + 2)^2 - u(y - 1)$$

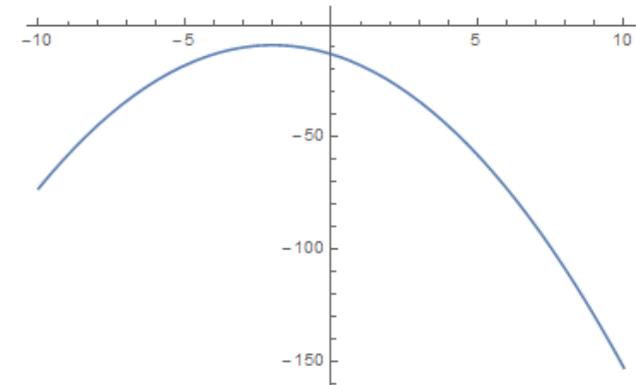
$$\frac{\partial L}{\partial x} = -2(x + 2) = 0$$

$$\frac{\partial L}{\partial y} = -2(y + 2) - u = 0$$

$$\frac{\partial L}{\partial u} = (y - 1) = 0$$

Condições...

$$\begin{cases} x = -2 \\ u = -6 \\ y = 1 \end{cases} \quad f(-2, 1) = -9$$



# Com restrições de desigualdade



$$\text{Max } f(x, y) = -(x + 2)^2 - (y + 2)^2$$

$$\text{s.a } x, y \geq 0$$

$$\nabla f(x, y) = [-2(x + 2), -2(y + 2)]$$

Condições

$$\frac{\partial f}{\partial x} \leq 0; \frac{\partial f}{\partial x} x = 0; x \geq 0$$

$$\frac{\partial f}{\partial y} \leq 0; \frac{\partial f}{\partial y} y = 0; y \geq 0$$

$$\begin{cases} -2(x + 2) \leq 0 \\ -2(y + 2) \leq 0 \\ -2(x + 2)x = 0 \\ -2(y + 2)y = 0 \\ x \geq 0 \\ y \geq 0 \end{cases}$$

	$-2(x + 2) \leq 0$	$-2(y + 2) \leq 0$	$x \geq 0$	$y \geq 0$
$x = 0$ e $y = 0$	-4	-4	0	0
$x = 0$ e $-2(y + 2) = 0$	-4	0	0	-2
$y = 0$ e $-2(x + 2) = 0$	0	-4	-2	0
$-2(x + 2) = 0$ e $-2(y + 2) = 0$	0	0	-2	-2

# Condições Karush-Kuhn-Tucker



$$\begin{aligned} \max \quad & z = f(\mathbf{x}) \\ \text{s. a} \quad & \begin{cases} g_i(\mathbf{x}) \leq b_i, & i = 1, \dots, m \\ x \geq 0 \end{cases} \end{aligned}$$

Teorema:

Se as funções  $f(\mathbf{x})$  e  $g_i(\mathbf{x})$  para  $i = 1, \dots, m$  são diferenciáveis e satisfazem certas condições de regularidade. Então  $\mathbf{x}^* = (x_1^*, x_2^*, \dots, x_n^*)$  é uma solução ótima para o problema de programação não linear sse existem  $m$  números  $(u_1, u_2, \dots, u_m)$  a satisfazer as condições KKT:

$$1. \frac{\partial f}{\partial x_j}(\mathbf{x}^*) - \sum_{i=1}^m u_i \frac{\partial g_i}{\partial x_j} \leq 0 \quad j = 1, 2, \dots, n$$

$$2. x_j^* \left( \frac{\partial f}{\partial x_j}(\mathbf{x}^*) - \sum_{i=1}^m u_i \frac{\partial g_i}{\partial x_j}(\mathbf{x}^*) \right) = 0 \quad j = 1, 2, \dots, n$$

$$3. g_i(\mathbf{x}^*) - b_i \leq 0 \quad i = 1, 2, \dots, m$$

$$4. u_i (g_i(\mathbf{x}^*) - b_i) = 0 \quad i = 1, 2, \dots, m$$

$$5. x_j \geq 0 \quad j = 1, 2, \dots, n$$

$$6. u_i \geq 0 \quad i = 1, 2, \dots, m$$

# Conds nec e suf de máximo



Problema	Cond necessárias	Suficientes se:
Uma variável sem restrições	$\frac{df}{dx} = 0$	$f(x)$ côncava
Várias variáveis sem restrições	$\frac{\partial f}{\partial x_j} = 0 \quad j = 1, 2, \dots, n$	$f(x)$ côncava
Só restrições de não negatividade	$\frac{\partial f}{\partial x_j} \leq 0;$ $\frac{\partial f}{\partial x_j} x_j = 0;$ $x_j \geq 0$ $j = 1, 2, \dots, n$	$f(x)$ côncava
Problema genérico	KKT	$f(x)$ côncava $g_i(x)$ cônvexas $i = 1, 2, \dots, m$



$$\text{Max } z = 10x_1 - x_1^2 + 6x_2 - x_2^2$$

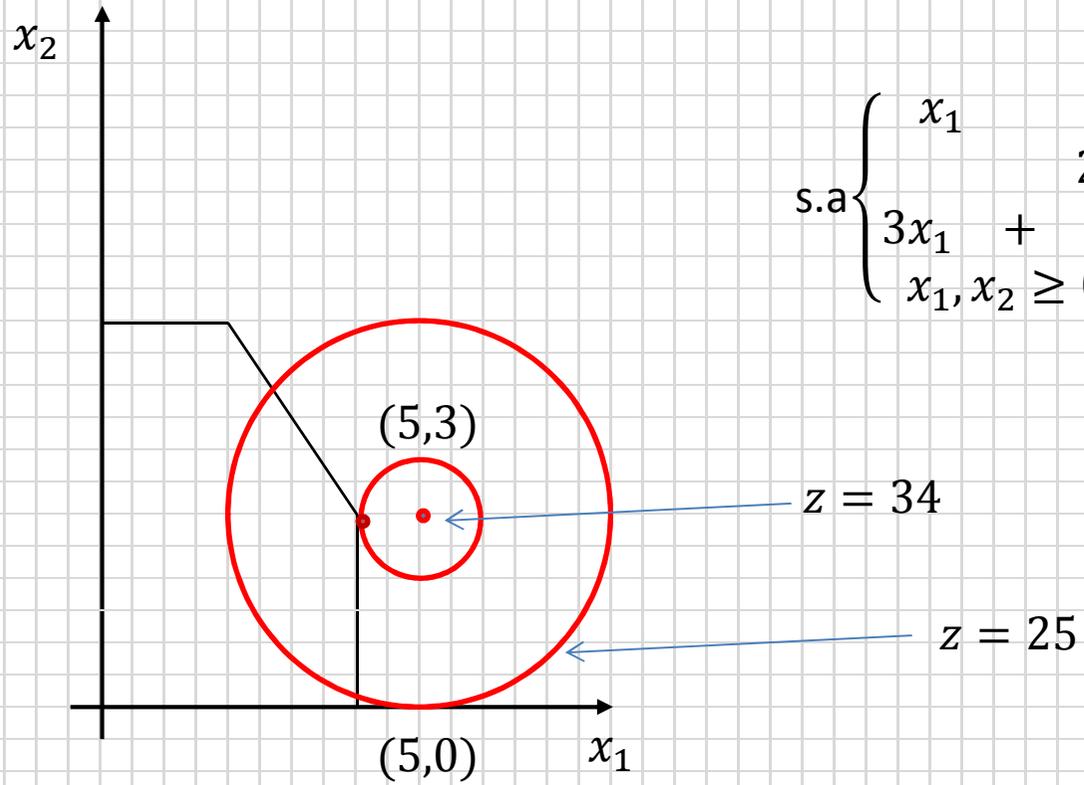
$$\text{s.a } \begin{cases} x_1 & \leq 4 \\ 2x_2 & \leq 12 \\ 3x_1 + 2x_2 & \leq 18 \\ x_1, x_2 & \geq 0 \end{cases}$$

Resolução gráfica

o Solver só garante obter a s.o. se max f.o. côncava ou min f.o. convexa,

$$\text{Max } z = 10x_1 - x_1^2 + 6x_2 - x_2^2$$

$$\text{s.a } \begin{cases} x_1 & \leq 4 \\ 2x_2 & \leq 12 \\ 3x_1 + 2x_2 & \leq 18 \\ x_1, x_2 & \geq 0 \end{cases}$$







Pretende-se determinar a percentagem a investir em cada um de 3 títulos de modo a minimizar o risco da carteira considerando-se como ganho mínimo aceitável 18% do investimento total. A informação sobre os títulos encontra-se nas tabelas seguintes:

Título	Ganho esperado	Risco (desvio padrão)
1	21%	25%
2	30%	45%
3	8%	5%

Par de Títulos	Risco conjunto (covariância)
1 e 2	0,04
1 e 3	-0,005
2 e 3	-0,01





**Ex.12.2.9.** Considere o problema

$$\begin{array}{ll} \max & z = x_1 + x_2 \\ \text{(PNL)} \quad \text{s. a} & \begin{cases} x_1^2 + x_2^2 \leq 1 \\ x_1, x_2 \geq 0 \end{cases} \end{array}$$

Verifique que se trata de um problema de programação convexa.

**Ex. 12.6.5.** Considere o problema

$$\begin{array}{ll} \max & z = \ln(x_1 + 1) - x_2^2 \\ \text{(PNL)} \quad \text{s. a} & \begin{cases} x_1 + 2x_2 \leq 3 \\ x_1, x_2 \geq 0 \end{cases} \end{array}$$

- Averigue se se trata de um problema de programação convexa.
- Se o resolver com o Solver, a solução obtida é garantidamente ótima? Em caso afirmativo, resolva-o com o Solver.
- Escreva as condições de KKT.