

# Notas de Aula

## Cálculo II para Economia

Professora: Yunelsy N Alvarez



### 4. Conjuntos Convexos e Funções Convexas

#### Objetivos

- Compreender o conceito de conjunto convexo em  $\mathbb{R}^n$ .
- Interpretar geometricamente a convexidade de conjuntos.
- Definir e identificar funções convexas e côncavas.
- Entender a relação entre convexidade da função e convexidade do domínio.
- Interpretar geometricamente a convexidade de uma função.

## 4.1 Conjuntos Convexos

### Definição 4.1 (Conjunto convexo).

Um conjunto  $D \subset \mathbb{R}^n$  é dito *convexo* se, para quaisquer dois pontos  $\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2 \in D$ , tem-se:

$$\lambda \mathbf{x}_1 + (1 - \lambda) \mathbf{x}_2 \in D \quad \text{para todo } \lambda \in [0, 1].$$

Geometricamente, isso significa que, ao escolher quaisquer dois pontos no conjunto, o segmento de reta que os conecta está inteiramente contido em  $C$ .

### Exemplo 4.1.

A bola fechada centrada na origem,  $\overline{B(0, r)} = \{\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n \mid \|\mathbf{x}\| \leq r\}$ , é um conjunto convexo.

Sejam  $\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2 \in \overline{B(\mathbf{x}_0, r)}$ , logo,  $\|\mathbf{x}_1 - \mathbf{x}_0\| \leq r$  e  $\|\mathbf{x}_2 - \mathbf{x}_0\| \leq r$ . Queremos mostrar que o ponto do segmento

$$\mathbf{z} = \lambda \mathbf{x}_1 + (1 - \lambda) \mathbf{x}_2, \quad \lambda \in [0, 1],$$

também pertence à bola, isto é, que  $\|\mathbf{z} - \mathbf{x}_0\| \leq r$ .

Pela desigualdade triangular e pela homogeneidade da norma,

$$\begin{aligned} \|\mathbf{z} - \mathbf{x}_0\| &= \|\lambda(\mathbf{x}_1 - \mathbf{x}_0) + (1 - \lambda)(\mathbf{x}_2 - \mathbf{x}_0)\| \\ &\leq \lambda \|\mathbf{x}_1 - \mathbf{x}_0\| + (1 - \lambda) \|\mathbf{x}_2 - \mathbf{x}_0\| \\ &\leq \lambda r + (1 - \lambda)r = r. \end{aligned}$$

Logo,  $\|\mathbf{z} - \mathbf{x}_0\| \leq r$ , e portanto  $\mathbf{z} \in \overline{B(\mathbf{x}_0, r)}$ . Como  $\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2$  e  $\lambda$  eram arbitrários, conclui-se que  $\overline{B(\mathbf{x}_0, r)}$  é convexo.

É claro que, para qualquer ponto  $\mathbf{x}_0 \in \mathbb{R}^n$ , a bola fechada centrada em  $\mathbf{x}_0$ ,

$$\overline{B(\mathbf{x}_0, r)} = \{\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n \mid \|\mathbf{x} - \mathbf{x}_0\| \leq r\},$$

também é um conjunto convexo.

### Exemplo 4.2.

Qualquer *hiperplano* em  $\mathbb{R}^n$  é convexo.

De forma geral, um hiperplano é um conjunto da forma

$$H = \{\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n : \langle a, \mathbf{x} \rangle = b\}, \quad a \in \mathbb{R}^n, a \neq 0, b \in \mathbb{R}.$$

Sejam  $\mathbf{x}, \mathbf{y} \in H$  e  $\lambda \in [0, 1]$ . Como  $\mathbf{x}, \mathbf{y} \in H$ , tem-se  $a \cdot \mathbf{x} = b$  e  $a \cdot \mathbf{y} = b$ .

Considere o ponto do segmento  $\mathbf{z} = \lambda \mathbf{x} + (1 - \lambda) \mathbf{y}$ . Então

$$a \cdot \mathbf{z} = a \cdot (\lambda \mathbf{x} + (1 - \lambda) \mathbf{y}) = \lambda(a \cdot \mathbf{x}) + (1 - \lambda)(a \cdot \mathbf{y}) = \lambda b + (1 - \lambda)b = b.$$

Logo  $\mathbf{z} \in H$ . Como  $\mathbf{x}, \mathbf{y}$  e  $\lambda$  eram arbitrários, o segmento entre quaisquer dois pontos de  $H$  permanece em  $H$ , isto é,  $H$  é convexo.

### Exercício 4.1.

Mostre que as caixas em  $\mathbb{R}^n$  são conjuntos convexos:  $[a_1, b_1] \times \cdots \times [a_n, b_n]$ .

### Exercício 4.2.

Mostre que **não** são convexos os conjuntos a seguir:

- (a) Círculos:  $\{(x, y) \in \mathbb{R}^2 : x^2 + y^2 = r^2\}$ .
- (b) Curvas fechadas que não incluem a região interna.
- (c) União de duas bolas disjuntas.

### Exercício 4.3.

Seja  $C_i$ ,  $i \in \mathbb{N}$ , uma família de conjuntos convexos.

- (a) Mostre que o conjunto interseção  $C = \bigcap_{i=1} C_i$  também é convexo.
- (b) Dê o exemplo de um conjunto união  $C = \bigcup_{i=1} C_i$  que não é convexo.

## 4.2 Funções Convexas

### Definição 4.2 (Função convexa).

Seja  $D \subset \mathbb{R}^n$  um conjunto convexo. Dizemos que uma função  $f : D \rightarrow \mathbb{R}$  é *convexa* se, para todos  $\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2 \in D$ , tem-se:

$$f(\lambda \mathbf{x}_1 + (1 - \lambda) \mathbf{x}_2) \leq \lambda f(\mathbf{x}_1) + (1 - \lambda) f(\mathbf{x}_2) \text{ para todo } \lambda \in [0, 1].$$

Analogamente,  $f$  é dita *côncava* se vale a desigualdade contrária:

$$f(\lambda \mathbf{x}_1 + (1 - \lambda) \mathbf{x}_2) \geq \lambda f(\mathbf{x}_1) + (1 - \lambda) f(\mathbf{x}_2) \text{ para todo } \lambda \in [0, 1].$$

A exigência de que o domínio da função seja um conjunto convexo é essencial na definição de função convexa. Isso se deve ao fato de que ambas desigualdades envolvem a avaliação de  $f$  no ponto  $\lambda \mathbf{x}_1 + (1 - \lambda) \mathbf{x}_2$ , que pertence ao *segmento de reta* entre  $\mathbf{x}_1$  e  $\mathbf{x}_2$ . Para que essa expressão faça sentido, é necessário que esse ponto também pertença a  $D$ . Isso é garantido exatamente quando  $D$  é um conjunto convexo como vimos na seção anterior.

### Exemplo 4.3.

Lembremos de Cálculo I que a função  $f(x) = x^2$  é convexa.

Sejam  $x_1, x_2 \in \mathbb{R}$  e  $\lambda \in [0, 1]$ . Temos:

$$\begin{aligned} (\lambda x_1 + (1 - \lambda) x_2)^2 &= \lambda^2 x_1^2 + (1 - \lambda)^2 x_2^2 + 2\lambda(1 - \lambda)x_1 x_2 \\ &= \underbrace{(\lambda - \lambda(1 - \lambda))}_{\lambda^2} x_1^2 + \underbrace{((1 - \lambda) - \lambda(1 - \lambda))}_{(1 - \lambda)^2} x_2^2 + 2\lambda(1 - \lambda)x_1 x_2 \\ &= \lambda x_1^2 + (1 - \lambda) x_2^2 - \lambda(1 - \lambda)(x_1^2 + x_2^2 - 2x_1 x_2) \\ &= \lambda x_1^2 + (1 - \lambda) x_2^2 - \lambda(1 - \lambda)(x_1 - x_2)^2. \end{aligned}$$

Como  $\lambda(1-\lambda) \geq 0$  e  $(x_1 - x_2)^2 \geq 0$ , temos  $-\lambda(1-\lambda)(x_1 - x_2)^2 \leq 0$ , logo,

$$f(\lambda x_1 + (1-\lambda)x_2) \leq \lambda x_1^2 + (1-\lambda)x_2^2 = \lambda f(x_1) + (1-\lambda)f(x_2).$$

Conclui-se que  $f$  é convexa.

#### Exemplo 4.4.

A função  $f(x, y) = x^2 + y^2$  é convexa.

Lembremos que  $f$  é a função norma:  $f(x, y) = x^2 + y^2 = \|x\|^2$ . Sejam  $\mathbf{u} = (x_1, y_1)$ ,  $\mathbf{v} = (x_2, y_2)$  em  $\mathbb{R}^2$  e  $\lambda \in [0, 1]$ . Temos:

$$\begin{aligned} \|\lambda \mathbf{u} + (1-\lambda)\mathbf{v}\|^2 &= \lambda^2 \|\mathbf{u}\|^2 + (1-\lambda)^2 \|\mathbf{v}\|^2 + 2\lambda(1-\lambda)\langle \mathbf{u}, \mathbf{v} \rangle \\ &= \underbrace{(\lambda - \lambda(1-\lambda))}_{\lambda^2} \|\mathbf{u}\|^2 + \underbrace{((1-\lambda) - \lambda(1-\lambda))}_{(1-\lambda)^2} \|\mathbf{v}\|^2 + 2\lambda(1-\lambda)\langle \mathbf{u}, \mathbf{v} \rangle \\ &= \lambda \|\mathbf{u}\|^2 + (1-\lambda) \|\mathbf{v}\|^2 - \lambda(1-\lambda)(\|\mathbf{u}\|^2 + \|\mathbf{v}\|^2 - 2\langle \mathbf{u}, \mathbf{v} \rangle) \\ &= \lambda \|\mathbf{u}\|^2 + (1-\lambda) \|\mathbf{v}\|^2 - \underbrace{\lambda(1-\lambda)\|\mathbf{u} - \mathbf{v}\|^2}_{\geq 0}. \end{aligned}$$

Portanto,

$$f(\lambda \mathbf{u} + (1-\lambda)\mathbf{v}) \leq \lambda f(\mathbf{u}) + (1-\lambda)f(\mathbf{v}),$$

o que mostra que  $f$  é convexa.

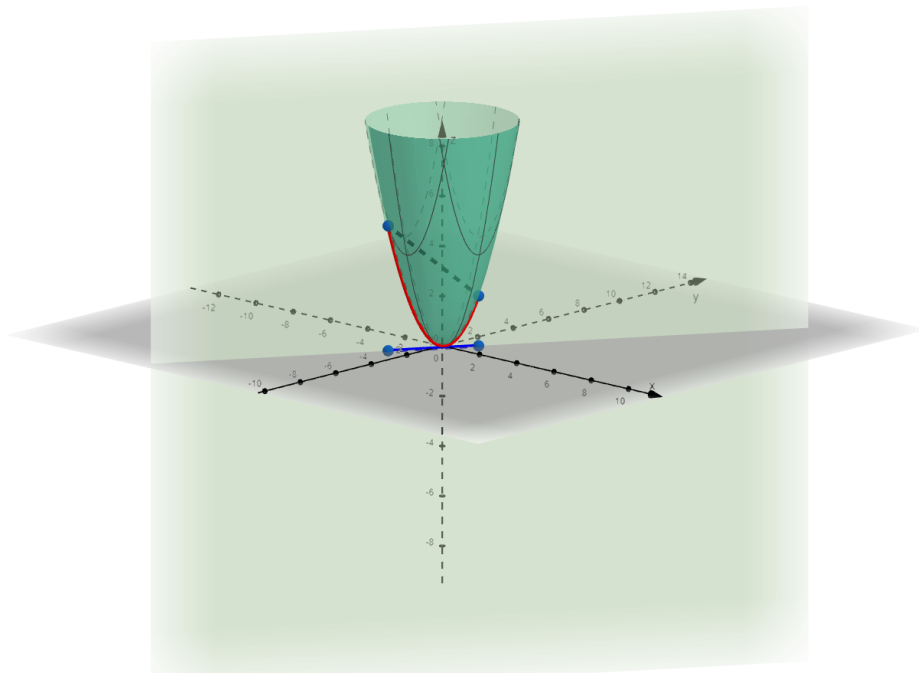
Observemos que a mesma prova vale para mostrar que a função norma definida sobre o espaço euclidiano de dimensão  $n > 2$  é convexa.

Podemos usar o exemplo anterior para ilustrar geometricamente o conceito de função convexa (vide figura a seguir).

Dado dois pontos  $\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2 \in \mathbb{R}^2$ , a combinação convexa desses pontos é definida por

$$\mathbf{x} = \lambda \mathbf{x}_1 + (1-\lambda)\mathbf{x}_2, \quad \lambda \in [0, 1],$$

o que representa um ponto no segmento de reta que liga  $\mathbf{x}_1$  e  $\mathbf{x}_2$  no plano  $xy$  (representado na figura pelo segmento azul).



Consideremos agora os pontos do gráfico da função associados a esses dois pontos:  $(\mathbf{x}_1, f(\mathbf{x}_1))$  e  $(\mathbf{x}_2, f(\mathbf{x}_2))$ , no espaço tridimensional. O segmento de reta que liga esses dois pontos (em preto tracejado na figura) é dado por:

$$\lambda (\mathbf{x}_1, f(\mathbf{x}_1)) + (1 - \lambda)(\mathbf{x}_2, f(\mathbf{x}_2)), \quad \lambda \in [0, 1].$$

Assim, a altura desses pontos é dada por:

$$\lambda f(\mathbf{x}_1) + (1 - \lambda)f(\mathbf{x}_2). \quad (4.1)$$

Por outro lado, a altura dos pontos do gráfico de  $f$  que estão sobre o segmento no plano  $xy$  (pontos localizados sobre a curva vermelha na figura) é exa-

tamente

$$f(\lambda \mathbf{x}_1 + (1 - \lambda) \mathbf{x}_2). \quad (4.2)$$

No caso do exemplo, a curva vermelha fica sempre abaixo do segmento, ou seja, as alturas dos pontos que estão sobre a curva vermelha (4.2), são menores que as alturas dos pontos que estão sobre o segmento (4.1). Isto é:

$$f(\lambda \mathbf{x}_1 + (1 - \lambda) \mathbf{x}_2) \leq \lambda f(\mathbf{x}_1) + (1 - \lambda) f(\mathbf{x}_2),$$

que é a definição de função convexa.

#### Exemplo 4.5.

Seja  $D \subset \mathbb{R}^n$  um conjunto convexo e seja  $f : D \rightarrow \mathbb{R}$  definida por

$$f(\mathbf{x}) = \langle a, \mathbf{x} \rangle + b, \quad a \in \mathbb{R}^n, b \in \mathbb{R}.$$

Então  $f$  é simultaneamente *convexa* e *côncava*.

Tome  $\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2 \in D$  e  $\lambda \in [0, 1]$ . Como  $D$  é convexo,  $\mathbf{z} = \lambda \mathbf{x}_1 + (1 - \lambda) \mathbf{x}_2 \in D$ .

Então:

$$\begin{aligned} f(\lambda \mathbf{x}_1 + (1 - \lambda) \mathbf{x}_2) &= \langle a, \lambda \mathbf{x}_1 + (1 - \lambda) \mathbf{x}_2 \rangle + b \\ &= \lambda \langle a, \mathbf{x}_1 \rangle + (1 - \lambda) \langle a, \mathbf{x}_2 \rangle + b. \\ &= \lambda \langle a, \mathbf{x}_1 \rangle + (1 - \lambda) \langle a, \mathbf{x}_2 \rangle + (\lambda + (1 - \lambda)) b \\ &= \lambda (\langle a, \mathbf{x}_1 \rangle + b) + (1 - \lambda) (\langle a, \mathbf{x}_2 \rangle + b) \\ &= \lambda f(\mathbf{x}_1) + (1 - \lambda) f(\mathbf{x}_2). \end{aligned}$$

Como há igualdade, segue que:

$$f(\lambda \mathbf{x}_1 + (1 - \lambda) \mathbf{x}_2) \leq \lambda f(\mathbf{x}_1) + (1 - \lambda) f(\mathbf{x}_2)$$

e

$$f(\lambda \mathbf{x}_1 + (1 - \lambda) \mathbf{x}_2) \geq \lambda f(\mathbf{x}_1) + (1 - \lambda) f(\mathbf{x}_2),$$

ou seja,  $f$  é convexa e côncava.

Observe que a função apresentada no Exemplo 4.5 é linear, e seu gráfico é um hiperplano em  $\mathbb{R}^{n+1}$ . Geometricamente, qualquer segmento de reta que liga dois pontos desse hiperplano está inteiramente contido nele, o que está de pleno acordo com a igualdade obtida analiticamente.

#### Exercício 4.4.

Mostre que as seguintes funções são convexas.

- (a)  $f(x, y) = |x| + |y|$
- (b)  $f(x, y) = \sqrt{x^2 + y^2}$
- (c)  $f(x, y) = \max\{x, y\}$

#### Exercício 4.5.

Mostre que se  $f$  é convexa, então  $-f$  é côncava, e vice-versa.