

Teoria Matemática de Gauge

matheus.coutinho9

September 2021

Aula 1 - Revisão Álgebra Linear

Espaço Vetorial

Conjunto V com adição e multiplicação por escalar tal que: $u, v, w \in V$ e $a, b \in \mathbb{R}$

$$u + v = v + u$$

$$(u + v) + w = u + (v + w)$$

$$\exists 0, \quad v + 0 = v$$

$$\exists -v, \quad v + (-v) = 0$$

$$\exists 1, \quad 1v = v$$

$$a(u + v) = au + av$$

$$(a + b)u = au + bu$$

Produto Interno

$$u, v, w \in V, \quad (u, v) \in \mathbb{R}$$

$$(u, w) \geq 0$$

$$(u, u) = 0 \Leftrightarrow u = 0$$

$$(u, w) = (w, u)$$

$$(au + wb, v) = a(u, v) + b(w, v)$$

Norma $\|v\| = \sqrt{(v, v)}$

Base Ortonormal

Uma base (e_1, \dots, e_n) de V é ortonormal se $(e_j, e_k) = \delta_{jk}$

Dado $v \in V$,

$$v = \sum_{i=1}^n (v, e_i) e_i$$

Mapas Lineares

Sejam V, W espaços vetoriais, $\varphi : V \rightarrow W$ é linear se

$$\varphi(au + bw) = a\varphi(u) + b\varphi(w)$$

Mapas lineares também formam espaços vetoriais

$\mathcal{L}(V, W)$ Espaço das transformações lineares

$$\varphi_1, \varphi_2 \in \mathcal{L}(V, W)$$

$$(\varphi_1 + \varphi_2) \in \mathcal{L}(V, W)$$

$$a\varphi \in \mathcal{L}(V, W)$$

Adjunto

$$\begin{aligned}\varphi &: V \rightarrow W \\ \varphi^* &: W \rightarrow V \\ (\varphi u, w) &= (u, \varphi^* w)\end{aligned}$$

Espaço Dual

Um *Funcional Linear* em um espaço vetorial V é um mapa linear $V \rightarrow \mathbb{R}$

Exemplo:

$$\varphi : \mathbb{R}^3 \longrightarrow \mathbb{R}, \quad \varphi(x, y, z) = 4x - 5y + 2z$$

O espaço dos funcionais lineares em V é o espaço dual V^*

V^* é um espaço vetorial

$$\dim(V) = \dim(V^*)$$

Se (e_1, \dots, e_n) é uma base de V , $(\varphi_1, \dots, \varphi_n) \subset V^*$ é base dual se

$$\varphi_j(e_k) = \delta_{jk}$$

Teorema de Representação de Riesz

Se V é um espaço vetorial com produto interno e $\varphi \in V^*$, $\exists u \in V$ tal que $\varphi(v) = (v, u), \forall v \in V$

Aula 2 - Espaço Tangente

Dada uma curva qualquer, é fácil visualizar o que é um vetor tangente a cada ponto da curva, ou um plano tangente a cada ponto de uma superfície. Mas essas noções podem ser generalizadas.

Derivada Direcional

Se $v, p \in \mathbb{R}^n$ parametrizam a reta $\gamma(t) := (p_1 + v_1 t, \dots, p_n + v_n t)$. A derivada direcional de $f \in C^\infty(\mathbb{R}^n)$ em p na direção v é

$$D_v f(p) := \lim_{t \rightarrow 0} \frac{f(\gamma(t)) - f(p)}{t} = \left. \frac{d}{dt} \right|_{t=0} f(\gamma(t))$$

$$D_v f(p) = \sum_{i=1}^n \frac{d\gamma(t)}{dt}(0) \frac{\partial f}{\partial x_i}(p) = \sum_{i=1}^n v_i \frac{\partial f}{\partial x_i}(p)$$

$$D_v(p) : C^\infty(\mathbb{R}^n) \longrightarrow \mathbb{R}$$

$$p, v \in \mathbb{R}^n \longrightarrow D_v(p)$$

Derivações

Def: Uma derivação em um ponto é um mapa linear $D : C^\infty(\mathbb{R}^n) \longrightarrow \mathbb{R}$ que satisfaz a regra de Leibniz

$$D(f \cdot g)(p) = Df(p)g(p) + f(p)Dg(p)$$

O espaço das derivações é denotado por $\mathcal{D}_p(\mathbb{R}^n)$

Derivadas parciais $\left. \frac{\partial}{\partial x_i} \right|_p$ são derivações pela regra da cadeia. Logo, somas

$$\sum_{i=1}^n v_i \left. \frac{\partial}{\partial x_i} \right|_p$$

são derivações. Temos o mapa

$$\phi : T_p \mathbb{R}^n \longrightarrow \mathcal{D}_p(\mathbb{R}^n)$$

$$v \longmapsto \sum v_i \left. \frac{\partial}{\partial x_i} \right|_p$$

Teorema: ϕ acima é um isomorfismo. Portanto, identificamos vetores tangentes com derivações.

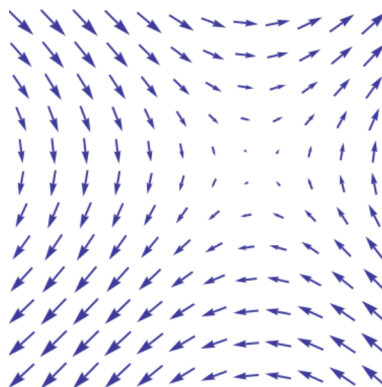
Além disso, se temos coordenadas (x_1, \dots, x_n)

$$\left(\frac{\partial}{\partial x_1} \Big|_p, \dots, \frac{\partial}{\partial x_n} \Big|_p \right)$$

É a base de $T_p \mathbb{R}^n$

Campos Vetoriais

Intuitivamente, campos vetoriais são funções que associam um vetor a cada ponto do espaço, ou seja, funções da forma $X : \mathbb{R}^n \longrightarrow \mathbb{R}^n$



Um campo vetorial em $U \subset \mathbb{R}^n$ leva pontos $p \in U$ em vetores tangentes $x_p \in T_p U = T_p \mathbb{R}^n$

$$X_p = \sum_{i=1}^n a_i(p) \frac{\partial}{\partial x_i} \Big|_p, \quad a_i(p) \in \mathbb{R}$$

Como mapa em U

$$X = \sum a_i \frac{\partial}{\partial x_i}, \quad a_i \in C^\infty(U)$$

Note agora que se $f \in C^\infty(\mathbb{R}^n)$, $Xf \in C^\infty(\mathbb{R}^n)$

$$Xf(p) = \sum a_i(p) \frac{\partial f}{\partial x_i}(p)$$

Vale ainda a regra de Leibniz

$$X(fg) = (Xf)g + f(Xg)$$

(k-) Covetores e produto wedge

Lembrando: se V é um espaço vetorial, seu dual é

$$V^* = \text{Hom}(V, \mathbb{R}) \quad ,$$

espaço dos funcionais lineares. Chamaremos esses elementos de covetores

O que buscamos:

Vetores Tangentes $T_p \mathbb{R}^n \longrightarrow$ campos vetoriais

Covetores $T_p^* \mathbb{R}^n \longrightarrow$ 1-formas diferenciais

k-Vetores $\Lambda^k T_p^* \mathbb{R}^n \longrightarrow$ k-formas diferenciais

O que são k-covetores?

Permutações

Seja $A = \{1, 2, \dots, k\}$ um conjunto (de índices). Uma permutação é uma bijeção

$$\sigma : A \rightarrow A$$

ou seja, uma reordenação. Notação

$$\sigma = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 & 4 & 5 \\ \sigma(1) & \sigma(2) & \sigma(3) & \sigma(4) & \sigma(5) \end{bmatrix}$$

Uma transposição é uma permutação que troca dois elementos e mantém os outros fixos,

Ex:

$$\sigma = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 & 4 & 5 \\ 2 & 1 & 3 & 4 & 5 \end{bmatrix} =: (12)$$

Podemos decompor permutações como produtos de transposições

Ex:

$$\begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 & 4 & 5 \\ 2 & 4 & 5 & 1 & 3 \end{bmatrix} = (12)(14)(35)$$

$$12345 \longrightarrow 21345 \rightarrow 24315 \rightarrow 24513$$

Chamamos de S_k o grupo das permutações de $\{1, \dots, k\}$, e definimos:

- $\sigma \in S_k$ é par se for produtos de uma quantidade par de transposições
- $\sigma \in S_k$ é ímpar se for produtos de uma quantidade ímpar de transposições

$$\text{sgn}(\sigma) := \begin{cases} 1 & \text{se } \sigma \text{ par} \\ -1 & \text{se } \sigma \text{ ímpar} \end{cases}$$

Note que $\text{sgn}(\sigma \cdot \tau) = \text{sgn}(\sigma)\text{sgn}(\tau)$

Funções Multilineares

Denote $V^k = \underbrace{V \times \dots \times V}_{k \text{ vezes}}$. Uma função $f : V^k \longrightarrow \mathbb{R}$ é k-linear se for linear em cada argumento

$$f(\dots, av + bw, \dots) = af(\dots, v, \dots) + bf(\dots, w, \dots)$$

Exemplos:

- Produto escalar é bilinear
- Se $A \in M^{n \times n}$, $A = (v_1, \dots, v_n)$, $v_i \in \mathbb{R}^n$,
 $f(v_1, \dots, v_n) = \det(v_1, \dots, v_n) = \det A$ é n-linear

Def: Função k-linear $f : V^k \longrightarrow \mathbb{R}$ é

- Simétrica se $\forall \sigma \in S_k$,
 $f(v_{\sigma(1)}, \dots, v_{\sigma(k)}) = f(v_1, \dots, v_k)$
- Alternada se $\forall \sigma \in S_k$,
 $f(v_{\sigma(1)}, \dots, v_{\sigma(k)}) = \text{sgn}(\sigma)f(v_1, \dots, v_k)$

Ex:

- Produto escalar é simétrico, $u \cdot v = v \cdot u$
- $\det(v_1, \dots, v_n)$ é alternado

Def: O espaço das funções k-lineares alternadas em V é $\mathbb{A}_k(V)$. Os elementos são k-covetores

Dada uma função k-linear qualquer, podemos construir sua simetrização:

$$Sf(v_1, \dots, v_k) := \sum_{\sigma \in S_k} \sigma f$$

Definindo $\sigma f(v_1, \dots, v_k) = f(v_{\sigma(1)}, \dots, v_{\sigma(k)})$

Temos também sua versão alternante:

$$Af = \sum_{\sigma \in S_k} \text{sgn}(\sigma) \sigma f$$

Proposição: Se f é k-linear, Sf é simétrica e Af é alternante

Demonstração:

$$\tau \in S_k$$

$$\tau(Af) = \tau \left(\sum \text{sgn}(\sigma) \sigma f \right)$$

$$\tau(Af) = \sum \text{sgn}(\sigma) \tau(\sigma f)$$

$$\tau(Af) = \text{sgn}(\tau) \sum \text{sgn}(\tau \sigma) (\tau \sigma) f$$

$$\tau(Af) = \text{sgn}(\tau) \sum_{\sigma \in S_n} \text{sgn}(\tau \sigma) (\tau \sigma) f$$

$$\tau(Af) = \text{sgn}(\tau) Af$$

Proposição: Se $f \in \mathbb{A}_k(V)$, $\mathbb{A}f = (k!)f$

Demonstração:

$$Af = \sum_{\sigma} \text{sgn}(\sigma) \sigma f = \sum_{\sigma \in S_k} \text{sgn}(\sigma)^2 f = k! f$$

Produto Tensorial

No contexto de dimensão finita, podemos definir

$$V \otimes W = \text{Hom}(V^*, W)$$

Ou seja, se $v \in V, w \in W, f \in V^*$

$$v \otimes w : V^* \longrightarrow W$$

$$v \otimes w(f) = \underbrace{f(v)}_{\in \mathbb{R}} w \in W$$