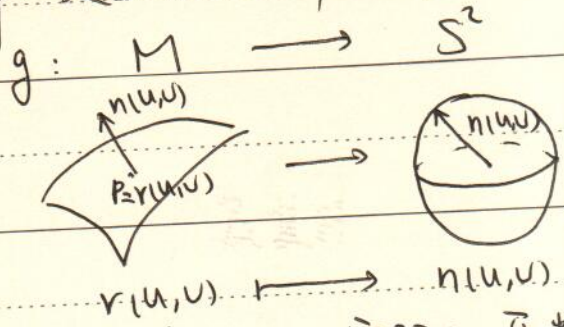


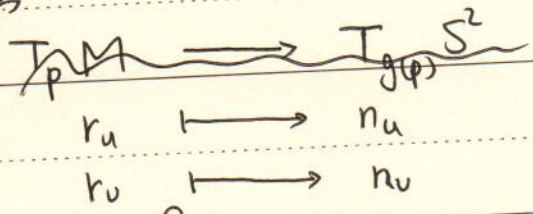
§8. Weingarten 变换和主曲率:

(线性映射) Weingarten 变换及其特征值

回忆高斯曲率的定义由高斯映射



给出: $K(p) = \frac{n_u \wedge n_v}{r_u \wedge r_v}$. 实际上, 更精确地说, 高斯映射 ^{曲线} 是由 _{如下} 映射给出:



这样的线性映射可由 Gauss ^{映射} ~~映射~~ g 的 differential 给出. 我们把这个映射记为两个切平面 $T_p M \rightarrow T_{g(p)} S^2$ 之间的一个线性映射: 也即, $\forall v = \lambda r_u + \mu r_v \in T_p M$, ~~we def~~ 我们定义

$$v = \lambda r_u + \mu r_v \mapsto \lambda n_u + \mu n_v \quad (*)$$

注记: 这个映射其实就是 Gauss map $g: M \rightarrow S^2$ 的 differential. 当然, 我们只解释过欧氏空间之间的映射的 differential. 在这里我们把 $g: M \rightarrow S^2$ 看作 $g: M \rightarrow \mathbb{R}^3$. 则对 M 上 - 曲线 $c(s)$ 满足

$$c(0) = p, \quad c'(0) = v$$

$$\text{有 } dg_p(v) = \left. \frac{d}{ds} \right|_{s=0} g(c(s))$$

特别地, 有 $dg_p(r_u) \stackrel{\text{取 } c(s) = r(u_0, v_0)}{\text{取 } c(s) = r(u_0, v_0)} \left. \frac{d}{ds} \right|_{s=0} g(r(u_0, v_0)) = n_u(u_0, v_0)$

$$dg_p(r_v) \stackrel{\text{取 } c(s) = r(u_0, v_0)}{\text{取 } c(s) = r(u_0, v_0)} n_v(u_0, v_0) \quad \square$$

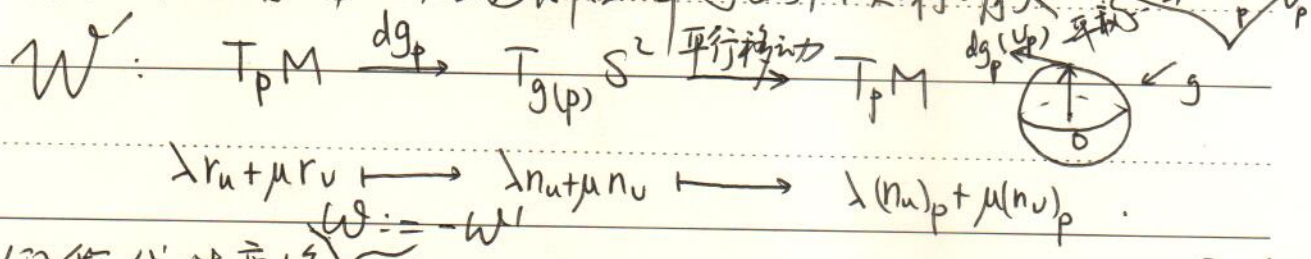
接下来, 我们就记映射 (*) 为 dg_p .

我们还要注意关于高斯曲率定义 $K(p) = \frac{n_u \wedge n_v}{r_u \wedge r_v}$ 的解释:

之所以比值 $\frac{n_u \wedge n_v}{r_u \wedge r_v}$ 有意义, 是因为这两个向量平行. 注意到 $r_u \wedge r_v \in T_p R^3$, $n_u \wedge n_v \in T_{g(p)} R^3$.

我们实际上是把 $n_u \wedge n_v$ 平移到点 p 再做这个比值.

因此, 更精确地, 高斯曲率与如下映射有关:



我们称线性变换 $\sqrt{T_p M} \rightarrow T_p M$ 为曲面的 Weingarten 变换。
2-维向量空间 (符号只是技术性原因, 不是严格的)

所以, 曲面在 p 点处的高斯曲率

$$K(p) = \frac{W(r_u) \wedge W(r_v)}{r_u \wedge r_v}$$

注意到 r_u, r_v 线性无关, 张成切平面 $T_p M$. 我们考虑 W 在基 $\{r_u, r_v\}$ 下的矩阵:

$$W \begin{pmatrix} r_u \\ r_v \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix} \begin{pmatrix} r_u \\ r_v \end{pmatrix}$$

进而有

$$K(p) = \frac{(a r_u + b r_v) \wedge (c r_u + d r_v)}{r_u \wedge r_v} = \det \begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix}$$

即高斯曲率是 Weingarten 变换的 determinant !!

下面我们来更进一步地讨论这个有趣的 Weingarten 变换

性质 8.1: 对曲面(片) M 上点 p 处的任意切向量 $V, W \in T_p M$, 有: $II(V, W) = \langle W(V), W \rangle$

证明: 设 M 可表为 $r = r(u, v)$, $V = \lambda r_u + \mu r_v$, $W = \xi r_u + \eta r_v$

$$\text{则 } \langle W(V), W \rangle = \langle -\lambda (n_u)_p - \mu (n_v)_p, \xi r_u + \eta r_v \rangle$$

$$= -\langle (n_u)_p, r_u \rangle \lambda \xi - \langle (n_u)_p, r_v \rangle \lambda \eta - \langle (n_v)_p, r_u \rangle \mu \xi - \langle (n_v)_p, r_v \rangle \mu \eta$$

$$= L \lambda \xi + M \lambda \eta + M \mu \xi + N \mu \eta$$

$$= (L du \otimes du + M du \otimes dv + M dv \otimes du + N dv \otimes dv)(V, W)$$

$$= II(V, W) \quad \square$$

注记: 我们之前定义 $L = \langle r_{uu}, n \rangle$, $r_{uu}, n \in T_p \mathbb{R}^3$.

后用 $\langle r_u, n \rangle = 0$ 微分得 $\langle r_u, n_u \rangle + \langle r_{uu}, n \rangle = 0$

实际上已用了等号 $n_u = (n_u)_p$. ~~或者理解为~~

注记: 回忆对第一基本形式, 我们有: $\forall V, W \in T_p M$,

$$I(V, W) = \langle V, W \rangle$$

注意第一、第二基本形式 (first/second fundamental form) 都

不是 2-form!! (2-form 中要有性质 $\phi(V, W) = -\phi(W, V)$). ~~是~~

均为 1-form 张量 (tensor). 事实上, $I(V, W) = I(W, V)$

注意 $II(V, W) = II(W, V)$. ($\Leftarrow r_{uv} = r_{vu}$)

在我们关于曲面论的讨论中, 我们实际用到的是下面两个函数:

$$V \mapsto I(V, V) \quad \forall V \in T_p M$$

$$V \mapsto II(V, V) \quad \forall V \in T_p M$$

也即相应的“二次型”. 从这个角度看, II 是二次型

$V \mapsto II(V, V)$ 相对应的线性变换. \square

推论 8.2. Weingarten 变换是 $T_p M \rightarrow T_p M$ 的自共轭变换,

即: $\forall V, W \in T_p M$, 有

$$\langle W(V), W \rangle = \langle V, W(W) \rangle$$

注记: 回忆一般地对向量空间 V , 赋内积 \langle, \rangle . 则一个线性

变换 $T: V \rightarrow V$ 称为自共轭的如果以下性质满足:

$$\langle Tv, w \rangle = \langle v, Tw \rangle, \forall v, w \in V.$$

这等于说 T 关于 V 的一个标准正交基的矩阵是对称的.

自共轭线性变换的一个主要结果是说 $T: V \rightarrow V$ 的特征向量 v_1, \dots, v_n 组成 V 的一个基.

• 相应于不同特征值 $\lambda_i \neq \lambda_j$ 的特征向量 v_i, v_j 正交, i.e. $\langle v_i, v_j \rangle = 0$

$$\begin{aligned} \text{(原因: } \langle Tv_i, v_j \rangle &= \lambda_i \langle v_i, v_j \rangle & \lambda_i \neq \lambda_j \\ &= \langle v_i, Tv_j \rangle = \lambda_j \langle v_i, v_j \rangle \Rightarrow \langle v_i, v_j \rangle = 0) \end{aligned}$$

• 如果多个特征向量对应于同一个特征值 λ , 那么这些特征向量张成的子空间中任一向量均为特征向量. 我们可以基取这个子空间的一组标准正交基.

综上, 取单位长特征向量, 我们可得 V 的一个标准正交基. \square

回到我们的情形, 我们可找到标准正交基 $\{e_1, e_2\}$ 使

$$W(e_i) = \lambda_i e_i, \quad i=1, 2.$$

那这两个特征值 λ_1, λ_2 有没有什么意义呢?

注意到高斯曲率 $K(p) = \det(W) = \lambda_1 \cdot \lambda_2$

且 $K_n(e_i) = \text{II}(e_i, e_i) = \langle W(e_i), e_i \rangle = \lambda_i, \quad i=1, 2.$

自然的问题: λ_1, λ_2 会不会是该点处的两个主曲率?

Yes!

这是因为对任一单位向量 $v = \cos\theta e_1 + \sin\theta e_2$, 我们有

$$\begin{aligned} K_n(v) &= \text{II}(v, v) = \langle W(v), v \rangle \\ &= \langle \cos\theta W(e_1) + \sin\theta W(e_2), \cos\theta e_1 + \sin\theta e_2 \rangle \\ &= \langle \lambda_1 \cos\theta e_1 + \lambda_2 \sin\theta e_2, \cos\theta e_1 + \sin\theta e_2 \rangle \\ &= \lambda_1 \cos^2\theta + \lambda_2 \sin^2\theta. \end{aligned}$$

故 λ_1, λ_2 确为所有曲率中的最大、最小值！这是给 Euler 公式的一个重新证明。

注记：从另一个角度讲，Euler 的结果是如下代数结果的几何版本：

$T: V \rightarrow V$ 是 2-dim 线性空间 V 之间的自同线性变换，则其两个特征值 $\lambda_1 \leq \lambda_2$ 满足：

$$\lambda_1 = \min_{\langle v, v \rangle = 1} \langle Tv, v \rangle, \quad \lambda_2 = \max_{\langle v, v \rangle = 1} \langle Tv, v \rangle.$$

(min-max principle)

高斯曲率的另一种计算方式

上述关于高斯曲率和法曲率的“重新思考”给出高斯曲率的另一种计算方式：

$$K(p) = \frac{W(r_u) \wedge W(r_v)}{r_u \wedge r_v} = \det(W)$$

在 $T_p M$ 中由 W 的特征向量 e_1, e_2 给出的标准正交基下， $K(p) = \lambda_1 \lambda_2$ 。
在 $T_p M$ 的基 $\{r_u, r_v\}$ 下，我们如果标记

$$W \begin{pmatrix} r_u \\ r_v \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix} \begin{pmatrix} r_u \\ r_v \end{pmatrix}$$

则有 $k(p) = \det(W) = \det \begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix}$

由于 $\begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix} \begin{pmatrix} r_u \\ r_v \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -(n_u)_p \\ -(n_v)_p \end{pmatrix}$

我们有 $L = \langle -(n_u)_p, r_u \rangle = \langle ar_u + br_v, r_u \rangle = aE + bF$

$$M = \langle -(n_u)_p, r_v \rangle = aF + bG$$

$$M = \langle -(n_v)_p, r_u \rangle = cE + dF$$

$$N = \langle -(n_v)_p, r_v \rangle = cF + dG.$$

也就是说：
$$\begin{pmatrix} L & M \\ M & N \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix} \begin{pmatrix} E & F \\ F & G \end{pmatrix} \quad (***)$$

故有 $K(p) = \det(W) = \det \begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix}$

$$= \frac{\det \begin{pmatrix} L & M \\ M & N \end{pmatrix}}{\det \begin{pmatrix} E & F \\ F & G \end{pmatrix}}$$

\Rightarrow

$$K(p) = \frac{LN - M^2}{EG - F^2} \begin{pmatrix} * & * \\ * & * \end{pmatrix}$$

证. (***) on page 101 为一种形式

$$\begin{pmatrix} L & M \\ M & N \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \langle -(n_u)_p, r_u \rangle & \langle -(n_u)_p, r_v \rangle \\ \langle -(n_v)_p, r_u \rangle & \langle -(n_v)_p, r_v \rangle \end{pmatrix}$$

$$= \begin{pmatrix} -(n_u)_p \\ -(n_v)_p \end{pmatrix} (r_u^t \quad r_v^t)$$

$$= \begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix} \begin{pmatrix} r_u \\ r_v \end{pmatrix} (r_u^t \quad r_v^t)$$

$$= \begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix} \begin{pmatrix} E & F \\ F & G \end{pmatrix}$$