

## 第二章 基础知识

修贤超

<https://xianchaoxiu.github.io>

- 2.1 范数
- 2.2 导数
- 2.3 广义实值函数
- 2.4 凸集
- 2.5 凸函数
- 2.6 共轭函数
- 2.7 次梯度

# 向量范数的定义

■ 令记号  $\|\cdot\| : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^+$  是一种非负函数, 如果它满足

□ **正定性** 对于  $\forall v \in \mathbb{R}^n$ , 有  $\|v\| \geq 0$ , 且  $\|v\| = 0 \rightarrow v = 0_{n \times 1}$

□ **齐次性** 对于  $\forall v \in \mathbb{R}^n$  和  $\alpha \in \mathbb{R}$ , 有  $\|\alpha v\| = |\alpha| \|v\|$

□ **三角不等式** 对于  $\forall v, w \in \mathbb{R}^n$ , 均成立  $\|v + w\| \leq \|v\| + \|w\|$

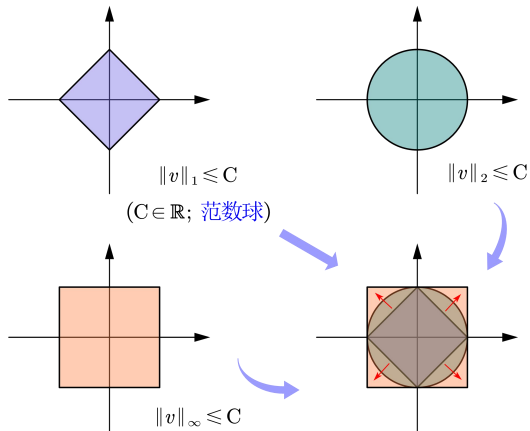
则称  $\|\cdot\|$  是定义在向量空间  $\mathbb{R}^n$  上的**向量范数**

■ 最常用的向量范数

$$\|v\|_p = \left( \sum_{i=1}^n |v_i|^p \right)^{\frac{1}{p}}, \quad \|v\|_\infty = \max_{1 \leq j \leq n} |v_j|$$

# 向量范数的定义

- 不同范数所度量的距离分别具有怎样的特征



# 矩阵范数

■  $\ell_1$  范数  $\|A\|_1 = \sum_{i,j} |A_{ij}|$

■ Frobenius 范数  $\|A\|_F = \sqrt{\sum_{i,j} A_{ij}^2} = \sqrt{\text{Tr}(AA^\top)}$

■ 算子范数是一类特殊的矩阵范数, 由向量范数诱导得到

$$\|A\|_{(m,n)} = \max_{x \in \mathbb{R}^n, \|x\|_{(n)}=1} \|Ax\|_{(m)}$$

□  $p = 1$  时,  $\|A\|_{p=1} = \max_{\|x\|_1=1} \|Ax\|_1 = \max_{1 \leq j \leq n} \sum_{i=1}^m |a_{ij}|$

□  $p = 2$  时,  $\|A\|_{p=2} = \max_{\|x\|_2=1} \|Ax\|_2 = \sqrt{\lambda_{\max}(A^\top A)}$ , 又称为  $A$  的谱范数

□  $p = \infty$  时,  $\|A\|_{p=\infty} = \max_{\|x\|_\infty=1} \|Ax\|_\infty = \max_{1 \leq i \leq m} \sum_{j=1}^n |a_{ij}|$

# 矩阵范数

## ■ 核范数

$$\|A\|_* = \sum_{i=1}^r \sigma_i$$

## ■ 矩阵内积

$$\langle A, B \rangle = \text{Tr}(AB^T) = \sum_{i=1}^m \sum_{j=1}^n a_{ij} b_{ij}$$

## ■ 设 $A, B \in \mathbb{R}^{m \times n}$ , 则

$$|\langle A, B \rangle| \leq \|A\|_F \|B\|_F$$

等号成立当且仅当  $A$  和  $B$  线性相关, 即**柯西不等式**

## ■ 同一矩阵空间内, 矩阵范数彼此之间是相互等价的

- 2.1 范数
- 2.2 导数
- 2.3 广义实值函数
- 2.4 凸集
- 2.5 凸函数
- 2.6 共轭函数
- 2.7 次梯度

# 梯度

- 给定函数  $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ , 且  $f$  在点  $x$  的一个邻域内有意义, 若存在向量  $g \in \mathbb{R}^n$  满足

$$\lim_{p \rightarrow 0} \frac{f(x+p) - f(x) - \langle g, p \rangle}{\|p\|} = 0$$

其中  $\|\cdot\|$  是任意的向量范数, 就称  $f$  在点  $x$  处可微 (或 Fréchet 可微),  $g$  为  $f$  在点  $x$  处的梯度, 记作

$$\nabla f(x) = \left[ \frac{\partial f(x)}{\partial x_1}, \frac{\partial f(x)}{\partial x_2}, \dots, \frac{\partial f(x)}{\partial x_n} \right]^\top$$

- 如果对区域  $D$  上的每一个点  $x$  都有  $\nabla f(x)$  存在, 则称  $f$  在  $D$  上可微



# 海瑟矩阵

- 如果函数  $f(x) : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  在点  $x$  处的二阶偏导数  $\frac{\partial^2 f(x)}{\partial x_i \partial x_j}$   $i, j = 1, 2, \dots, n$  都存在, 则  $f$  在点  $x$  处的海瑟矩阵为

$$\nabla^2 f(x) = \begin{bmatrix} \frac{\partial^2 f(x)}{\partial x_1^2} & \frac{\partial^2 f(x)}{\partial x_1 \partial x_2} & \frac{\partial^2 f(x)}{\partial x_1 \partial x_3} & \cdots & \frac{\partial^2 f(x)}{\partial x_1 \partial x_n} \\ \frac{\partial^2 f(x)}{\partial x_2 \partial x_1} & \frac{\partial^2 f(x)}{\partial x_2^2} & \frac{\partial^2 f(x)}{\partial x_2 \partial x_3} & \cdots & \frac{\partial^2 f(x)}{\partial x_2 \partial x_n} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \frac{\partial^2 f(x)}{\partial x_n \partial x_1} & \frac{\partial^2 f(x)}{\partial x_n \partial x_2} & \frac{\partial^2 f(x)}{\partial x_n \partial x_3} & \cdots & \frac{\partial^2 f(x)}{\partial x_n^2} \end{bmatrix}$$

- 当  $\nabla^2 f(x)$  在区域  $D$  上的每个点  $x$  处都存在时, 称  $f$  在  $D$  上二阶可微. 若  $\nabla^2 f(x)$  在  $D$  上还连续, 则称  $f$  在  $D$  上二阶连续可微
- 海瑟矩阵是一个对称矩阵

# 矩阵变量函数的导数

- 对于以  $m \times n$  矩阵  $X$  为自变量的函数  $f(X)$ , 若存在矩阵  $G \in \mathbb{R}^{m \times n}$  满足

$$\lim_{V \rightarrow 0} \frac{f(X+V) - f(X) - \langle G, V \rangle}{\|V\|} = 0$$

其中  $\|\cdot\|$  是任意矩阵范数, 就称矩阵变量函数  $f$  在  $X$  处 **Fréchet 可微**,  $G$  为  $f$  在 Fréchet 可微意义下的梯度, 记为

$$\nabla f(x) = \begin{bmatrix} \frac{\partial f}{\partial x_{11}} & \frac{\partial f}{\partial x_{12}} & \cdots & \frac{\partial f}{\partial x_{1n}} \\ \frac{\partial f}{\partial x_{21}} & \frac{\partial f}{\partial x_{22}} & \cdots & \frac{\partial f}{\partial x_{2n}} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \frac{\partial f}{\partial x_{m1}} & \frac{\partial f}{\partial x_{m2}} & \cdots & \frac{\partial f}{\partial x_{mn}} \end{bmatrix}$$

# 矩阵变量函数的导数

- 设  $f(X)$  为矩阵变量函数, 如果对任意方向  $V \in \mathbb{R}^{m \times n}$ , 存在矩阵  $G \in \mathbb{R}^{m \times n}$  满足

$$\lim_{V \rightarrow 0} \frac{f(X + V) - f(X) - \langle G, V \rangle}{\|V\|} = 0$$
$$\Downarrow$$
$$\lim_{t \rightarrow 0} \frac{f(X + tV) - f(X) - t\langle G, V \rangle}{t} = 0$$

则称  $f$  关于  $X$  **Gâteaux 可微**,  $G$  为  $f$  在  $X$  处 Gâteaux 可微意义下的梯度

- 当  $f$  是 Fréchet 可微函数时,  $f$  也是 Gâteaux 可微的, 且梯度相等

# 例子

- 线性函数  $f(X) = \text{Tr}(AX^\top B)$

$$\begin{aligned}\lim_{t \rightarrow 0} \frac{f(X + tV) - f(X)}{t} &= \lim_{t \rightarrow 0} \frac{\text{Tr}(A(X + tV)^\top B) - \text{Tr}(AX^\top B)}{t} \\ &= \text{Tr}(AV^\top B) = \langle BA, V \rangle \\ \Rightarrow \quad \nabla f(X) &= BA\end{aligned}$$

- 二次函数  $f(X, Y) = \frac{1}{2} \|XY - A\|_F^2$

$$\begin{aligned}f(X, Y + tV) - f(X, Y) &= \frac{1}{2} \|X(Y + tV) - A\|_F^2 - \frac{1}{2} \|XY - A\|_F^2 \\ &= \langle tXV, XY - A \rangle + \frac{1}{2} t^2 \|XV\|_F^2 \\ &= t \langle V, X^\top (XY - A) \rangle + \mathcal{O}(t^2) \\ \Rightarrow \quad \frac{\partial f}{\partial Y} &= X^\top (XY - A), \quad \frac{\partial f}{\partial X} = (XY - A)Y^\top\end{aligned}$$

- 2.1 范数
- 2.2 导数
- 2.3 广义实值函数
- 2.4 凸集
- 2.5 凸函数
- 2.6 共轭函数
- 2.7 次梯度

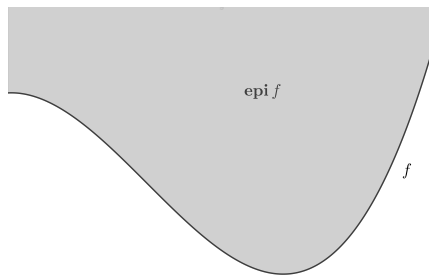
# 广义实值函数与适当函数

- 令  $\overline{\mathbb{R}} := \mathbb{R} \cup \{\pm\infty\}$  为广义实数空间, 则映射  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \overline{\mathbb{R}}$  称为**广义实值函数**
- 给定广义实值函数  $f$  和非空集合  $\mathcal{X}$ , 如果存在  $x \in \mathcal{X}$  使得  $f(x) < +\infty$ , 且对任意的  $x \in \mathcal{X}$  都有  $f(x) > -\infty$ , 则称  $f$  是关于集合  $\mathcal{X}$  的**适当函数**
  - 至少有一处取值不为正无穷
  - 处处取值不为负无穷
- 对于适当函数  $f$ , 规定其定义域

$$\text{dom } f = \{x \mid f(x) < +\infty\}$$

# 闭函数

- 设  $f$  为广义实值函数, 称  $C_\alpha = \{x \mid f(x) \leq \alpha\}$  为  $\alpha$ -下水平集
- 设  $f$  为广义实值函数, 称  $\text{epi } f = \{(x, t) \in \mathbb{R}^{n+1} \mid f(x) \leq t\}$  为上方图
- 设  $f$  为广义实值函数, 若  $\text{epi } f$  为闭集, 则称  $f$  为闭函数

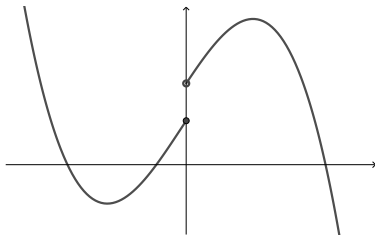


# 下半连续函数

- 设  $f$  为广义实值函数, 若对任意的  $x \in \mathbb{R}^n$ , 有

$$\liminf_{y \rightarrow x} f(y) \geq f(x)$$

则  $f(x)$  为**下半连续函数**





# 闭函数与下半连续函数

■ 设广义实值函数  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \overline{\mathbb{R}}$ , 则以下命题等价

- $f(x)$  的任意  $\alpha$ -下水平集都是闭集
- $f(x)$  是下半连续的
- $f(x)$  是闭函数

■ 闭（下半连续）函数的性质

- 若  $f$  与  $g$  均为适当的闭（下半连续）函数, 并且  $\text{dom } f \cap \text{dom } g \neq \emptyset$ , 则  $f + g$  也是闭（下半连续）函数
- 若  $f$  为闭（下半连续）函数, 则  $f(Ax + b)$  也为闭（下半连续）函数
- 若每一个函数  $f_\alpha$  均为闭（下半连续）函数, 则  $\sup_\alpha f_\alpha(x)$  也为闭（下半连续）函数

- 2.1 范数
- 2.2 导数
- 2.3 广义实值函数
- 2.4 凸集
- 2.5 凸函数
- 2.6 共轭函数
- 2.7 次梯度

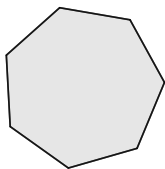
# 凸集的几何定义

- 若过集合  $C$  中的任意两点的直线都在  $C$  内, 则称  $C$  为**仿射集**, 即

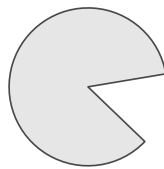
$$x_1, x_2 \in C \Rightarrow \theta x_1 + (1 - \theta)x_2 \in C, \forall \theta \in \mathbb{R}$$

- 若连接集合  $C$  中的任意两点的线段都在  $C$  内, 则称  $C$  为**凸集**, 即

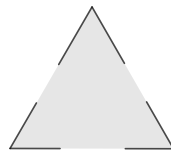
$$x_1, x_2 \in C \Rightarrow \theta x_1 + (1 - \theta)x_2 \in C, \forall 0 \leq \theta \leq 1$$



(a)



(b)



(c)

# 凸集的性质

- 若  $\mathcal{S}$  是凸集, 则  $k\mathcal{S} = \{ks \mid k \in \mathbb{R}, s \in \mathcal{S}\}$  是凸集
- 若  $\mathcal{S}$  和  $\mathcal{T}$  均是凸集, 则  $\mathcal{S} + \mathcal{T} = \{s + t \mid s \in \mathcal{S}, t \in \mathcal{T}\}$  是凸集
- 若  $\mathcal{S}$  和  $\mathcal{T}$  均是凸集, 则  $\mathcal{S} \cap \mathcal{T}$  是凸集

**证明** 设  $x, y \in \mathcal{S} \cap \mathcal{T}$  且  $\theta \in [0, 1]$ . 由于  $\mathcal{S}$  和  $\mathcal{T}$  均为凸集, 则

$$\theta x + (1 - \theta)y \in \mathcal{S} \cap \mathcal{T}$$

- 凸集的内部和闭包都是凸集

# 凸组合和凸包

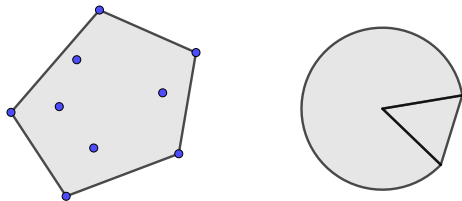
## ■ 形如

$$x = \theta_1 x_1 + \theta_2 x_2 + \cdots + \theta_k x_k$$

$$\theta_1 + \cdots + \theta_k = 1, \theta_i \geq 0, i = 1, \cdots, k$$

的点称为  $x_1, \cdots, x_k$  的凸组合

## ■ 集合 $S$ 的所有点的凸组合构成的点集为 $S$ 的凸包, 记为 $\text{conv}S$



## ■ $\text{conv}S$ 是包含 $S$ 的最小凸集

# 仿射组合和仿射包

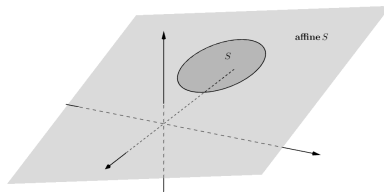
- 形如

$$x = \theta_1 x_1 + \theta_2 x_2 + \cdots + \theta_k x_k$$

$$\theta_1 + \cdots + \theta_k = 1, \theta_i \in \mathbb{R}, i = 1, \cdots, k$$

的点称为  $x_1, \cdots, x_k$  的仿射组合

- 集合  $S$  的所有点的仿射组合构成的点集为  $S$  的仿射包, 记为  $\text{affine}S$



- $\text{affine}S$  是包含  $S$  的最小仿射集

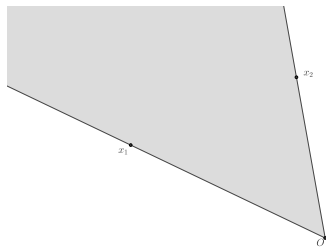
# 锥组合和凸锥

- 形如

$$x = \theta_1 x_1 + \cdots + \theta_k x_k, \theta_i > 0 (i = 1, \cdots, k)$$

的点称为  $x_1, \cdots, x_k$  的**锥组合**

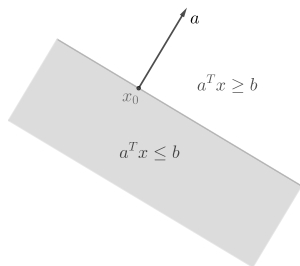
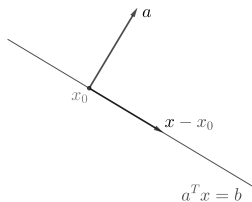
- 若集合  $S$  中任意点的锥组合都在  $S$  中, 则称  $S$  为**凸锥**



- 锥组合不要求系数的和为 1, 因此一般而言锥组合都是开放的

# 超平面和半空间

- 任取非零向量  $a \in \mathbb{R}^n$ , 称  $\{x \mid a^\top x = b\}$  为**超平面**,  $\{x \mid a^\top x \leq b\}$  为**半空间**
- 满足线性等式和不等式组的点的集合  $\{x \mid Ax \leq b, Cx = d\}$  称为**多面体**



- 超平面是仿射集和凸集, 半空间是凸集但不是仿射集, 多面体是有限个半空间和超平面的交



# 范数球和椭球

- 设空间中到某一定点  $x_c$  的距离小于等于定值  $r$  的点的集合为(范数) 球, 即

$$B(x_c, r) = \{x \mid \|x - x_c\| \leq r\} = \{x_c + ru \mid \|u\| \leq 1\}$$

- 设形如

$$\{x \mid (x - x_c)^\top P^{-1}(x - x_c) \leq 1\} = \{x_c + Au \mid \|u\|_2 \leq 1\}$$

的集合为椭球, 其中  $x_c$  为椭球中心,  $P$  对称正定, 且  $A$  非奇异

- 球和椭球的范围取决于  $x$  的范围

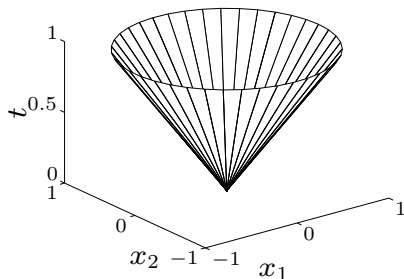
# 范数锥

- 形如

$$\{(x, t) \mid \|x\| \leq t\}$$

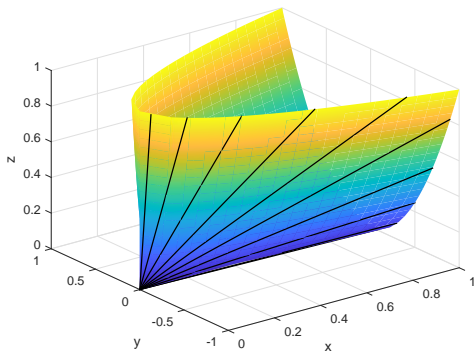
的集合为范数锥

- 使用  $\|\cdot\|_2$  度量距离的锥为二次锥，也称冰淇淋锥



## (半) 正定锥

- 记  $\mathcal{S}^n$  为**对称矩阵**的集合, 即  $\mathcal{S}^n = \{X \in \mathbb{R}^{n \times n} \mid X^\top = X\}$
- 记  $\mathcal{S}_+^n$  为**半正定矩阵**的集合, 即  $\mathcal{S}_+^n = \{X \in \mathcal{S}^n \mid X \succeq 0\}$
- 记  $\mathcal{S}_{++}^n$  为**正定矩阵**的集合, 即  $\mathcal{S}_{++}^n = \{X \in \mathcal{S}^n \mid X \succ 0\}$



对于矩阵  $\begin{pmatrix} x & y \\ y & z \end{pmatrix}$ , 其特征值应全部大于等于 0

⇓

$$\{(x, y, z) \mid x \geq 0, z \geq 0, xz \geq y^2\}$$

# 仿射变换的保凸性

- 设  $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$  是仿射变换, 即  $f(x) = Ax + b$ ,  $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$ ,  $b \in \mathbb{R}^m$ , 则

$S \subseteq \mathbb{R}^n$  是凸集  $\Rightarrow f(S) = \{f(x) \mid x \in S\}$  是凸集

$C \subseteq \mathbb{R}^m$  是凸集  $\Rightarrow f^{-1}(C) = \{x \mid f(x) \in C\}$  是凸集

- 线性矩阵不等式的解集  $\{x \mid x_1 A_1 + \cdots + x_m A_m \preceq B\}$  是凸集
- 双曲锥  $\{x \mid x^\top P x \leq (c^\top x)^2, c^\top x \geq 0, P \in \mathcal{S}_+^n\}$  是凸集

**证明** 双曲锥可以转化为二阶锥

$$\{x \mid \|Ax\|_2 \leq c^\top x, c^\top x \geq 0, A^\top A = P\}$$

而二阶锥可由二次锥  $\{(x, t) \mid \|x\|_2 \leq t, t \geq 0\}$  经过仿射变换得到

# 分离超平面定理

- 如果  $C$  和  $D$  是不相交的凸集, 则存在非零向量  $a$  和常数  $b$ , 使得

$$a^\top x \leq b, \forall x \in C \quad \text{且} \quad a^\top x \geq b, \forall x \in D$$

即超平面  $\{x \mid a^\top x = b\}$  分离了  $C$  和  $D$

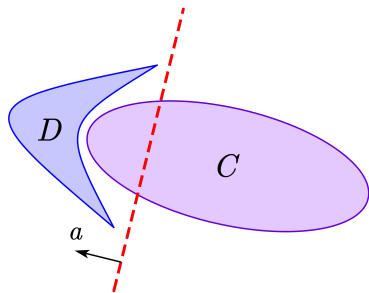
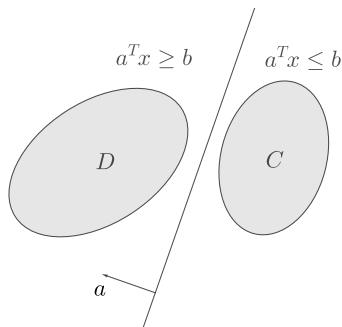
- 如果  $C$  和  $D$  是不相交的凸集, 且  $C$  是闭集,  $D$  是紧集, 则存在非零向量  $a$  和常数  $b$ , 使得

$$a^\top x < b, \forall x \in C \quad \text{且} \quad a^\top x > b, \forall x \in D,$$

即超平面  $\{x \mid a^\top x = b\}$  严格分离了  $C$  和  $D$

# 分离超平面的示意

- 在 $\mathbb{R}^2$  中的 2 个凸集使用超平面即可轻松划分, 但遇到非凸集合就必须使用更加复杂的平面



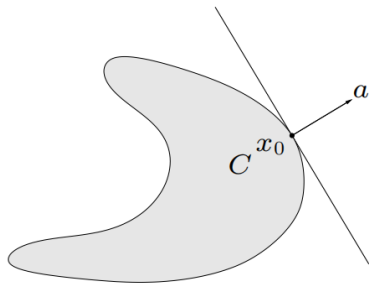
# 支撑超平面

- 给定集合  $C$  以及边界上的点  $x_0$ , 如果  $a \neq 0$  满足  $a^\top x \leq a^\top x_0, \forall x \in C$ , 则称

$$\{x \mid a^\top x = a^\top x_0\}$$

为  $C$  在边界点  $x_0$  处的**支撑超平面**

- 若  $C$  是凸集, 则  $C$  的任意边界点处都存在支撑超平面



*Q&A*

*Thank you!*

感谢您的聆听和反馈