

信息论

信号传输与处理的理论基础

凸性概念及应用



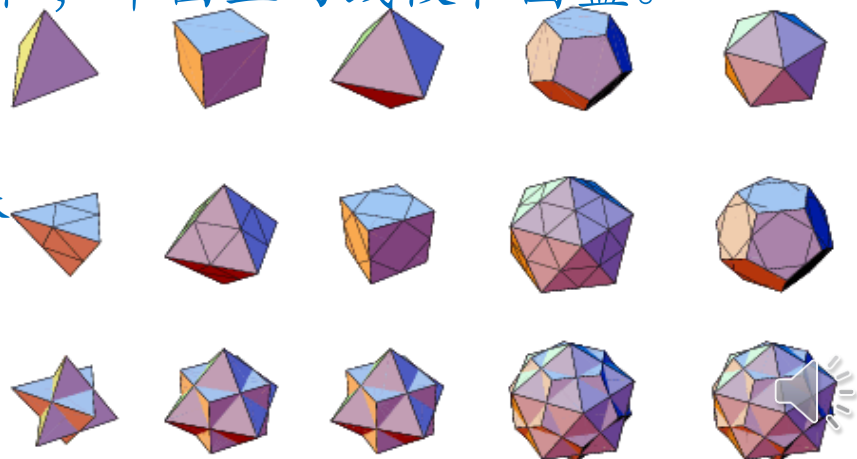
凸性(Convexity)

- * 凸性在网络通信、计算机控制、人工智能、组合优化、数理经济学（如博弈论）、金融风险分析等领域具有越来越多的关键应用，也是理解信息论中很多重要概念规律的基本工具之一。
- * (1) 几何凸性 Geometric Convexity
- * (2) 函数的凸性 Function Convexity
- * 教程中在很多地方用到凸性的概念和方法，本讲义在此将其集中阐述，以便于应用和查阅。

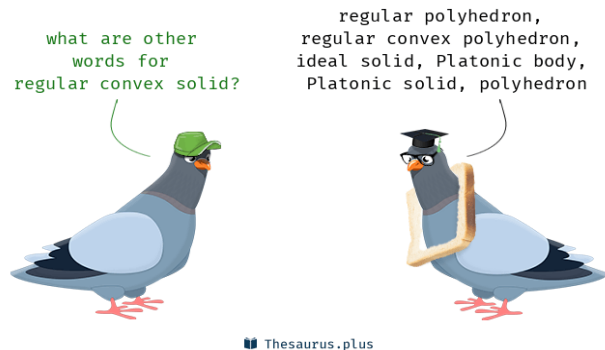


几何凸性

- * (1) 几何定义: n 维空间中的一个集合 Ω , 如果其中任取两点, 连接该两点的线段总是完全落在 Ω 内, 则 Ω 定义做是一个凸集。
- * (2) 解析定义: n 维空间中的一个集合 Ω , 如果对其中任取两点 x 和 y , 以及任意的实数 $0 \leq t \leq 1$, 点 $tx + (1-t)y$ 仍在 Ω 内, 则 Ω 定义做是一个凸集。
- * 【注】 以上两个定义是等价的。
- * 【注】 是否存在“凹”集合的定义? 没有!
- * (3) 典型的例子:
 - * 三维空间中的平面、球体、圆柱体; 平面上的线段和圆盘。
- * (4) 习题:
 - * 以下是凸体的例子吗?
 - * 平面上的圆环、球的表面、中空的立方体
 - * 右图中的哪些实体是凸的?



函数的凸性



* (1) 解析定义: n 元函数 $f(x)$ 定义做凸函数, 是指对定义域中的任何两点 x 和 y 以及任意的 $0 \leq t \leq 1$, 恒满足以下不等式:

*
$$f(tx+(1-t)y) \leq tf(x) + (1-t)f(y)$$

* (2) 几何定义:

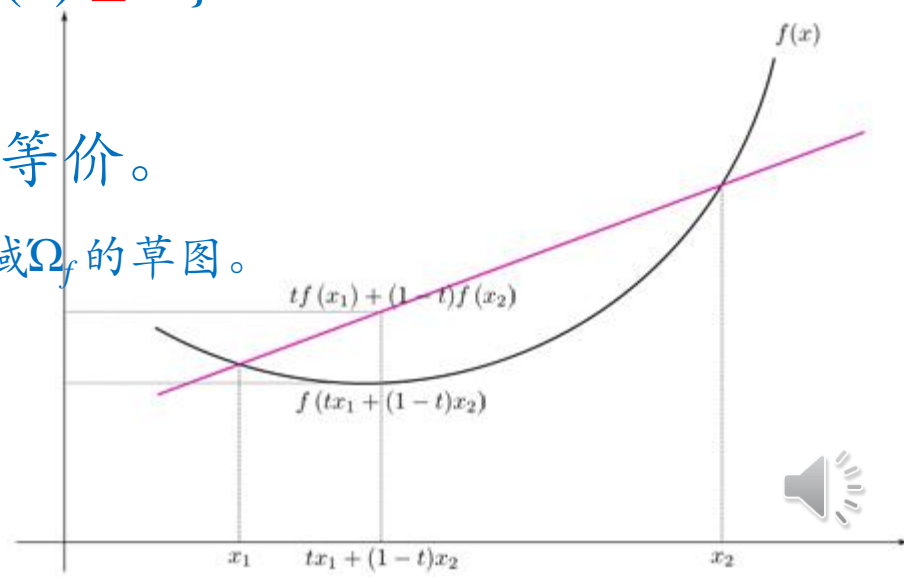
* n 元函数 $f(x)$ 定义做凸函数, 是指其相关的区域

*
$$\Omega_f = \{(\mathbf{x}, s) : f(\mathbf{x}) \leq s\}$$

* 是 $n+1$ 维空间中的凸集合。

(3) 习题: 验证上述两个定义等价。

提示: 画出函数 $f(x)$ 所决定的区域 Ω_f 的草图。



函数的凸性

(1) 解析定义: n 元函数 $f(x)$ 定义做凹函数, 是指对定义域中的任何两点 x 和 y 以及任意的 $0 \leq t \leq 1$, 恒满足以下不等式:

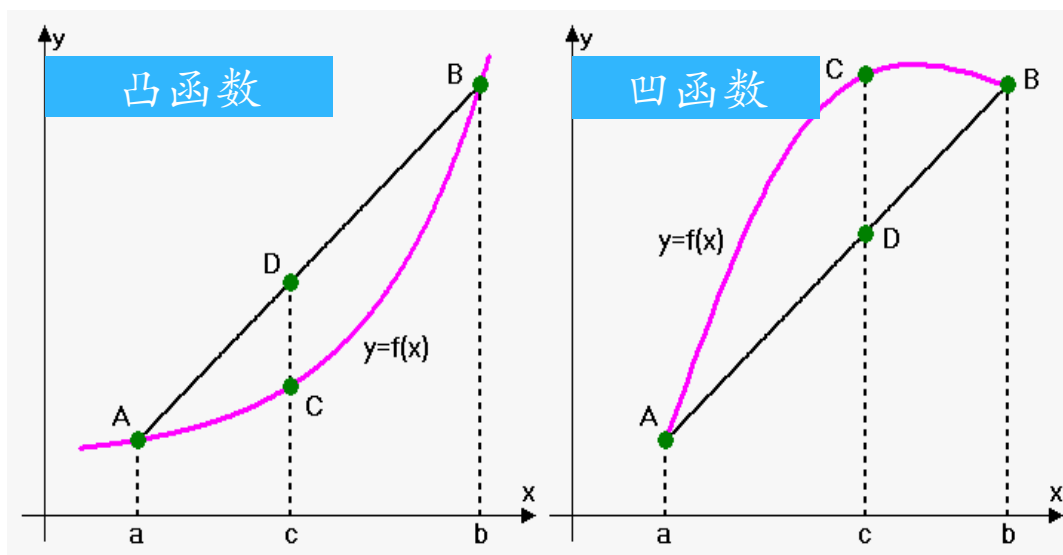
$$f(tx+(1-t)y) \geq tf(x) + (1-t)f(y)$$

(2) 几何定义:

n 元函数 $f(x)$ 定义做凸函数, 是指其相关的区域

$$\Omega_f = \{(\mathbf{x}, s): f(\mathbf{x}) \geq s\}$$

是 $n+1$ 维空间中的凸集合。



函数的凸性

典型实例

* $a_1x_1 + \dots + a_nx_n$ 、 $\exp(x)$ 、 $-\log x$ 、 $x\log x$ 、 $x^m (m \geq 1)$ 是凸函数。

* 基本性质：

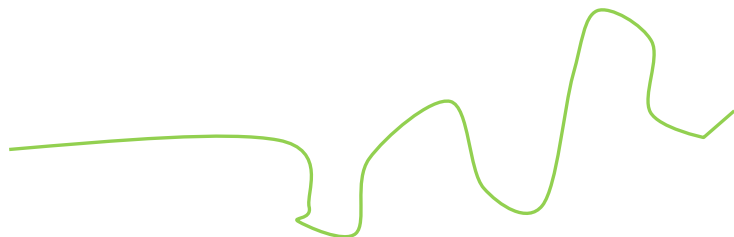
- * (1) 函数 $f(x)$ 凸，当且仅当函数 $-f(x)$ 凹；
- * (2) 若函数 $f(x)$ 和 $g(x)$ 凸，则 $f(x) + g(x)$ 凸；
- * (3) 若函数 $f(x)$ 凸，则集合 $\{x: f(x) \leq 0\}$ 是凸集合；
- * (4) 若函数 $f(y)$ 和 $g(x)$ 凸，则 $f(g(x))$ 凸；
- * (5) 若函数 $f(y)$ 和 $g(x)$ 凸，则 $\max(f(x), g(x))$ 凸；

* 习题：根据凸函数的定义检验上述性质。

* 注1：函数并非是非凸即凹，实际上很多函数既不是凸函数、也不是凹函数，例如 $\sin x$ 、 $\tan x$ 等。

* 注2：某些函数既不凸、也不凹，但在某些区域上是凸函数、另外的区域上是凹函数，即所谓局部凸函数。

* 你能指出 $\sin x$ 在 $[0, 2\pi]$ 的哪个子区间上是凸函数、那个子区间上是凹函数吗？



函数的凸性

* 函数的凸性判定准则

- * (1) 二阶可微分的 n 元函数 $f(\mathbf{x})$ 在区域 G 上是凸函数，
- * 当且仅当 对称矩阵 $[\partial^2 f / \partial x_i \partial x_j]$ 是正定矩阵，即当 \mathbf{x} 在 G
- * 上任意变化、参数 u_1, \dots, u_n 任意变化时，恒有不等式

$$\sum_{i,j=1}^n u_i u_j \partial^2 f / \partial x_i \partial x_j \geq 0.$$

- * (2) 特例：一元二阶可微分的函数 $f(x)$ 在区域 G 上是凸函数，
当且仅当 x 在 G 上变化时恒成立不等式 $f''(x) \geq 0$ 。

习题1：从普遍的准则 (1) 导出准则 (2)。

习题2：运用上述准则重做上一页的习题，包括验证哪些典型的实例，如 $x \log x$ 凸等。
但该种检验不适合于上页的性质 (5)，即函数 $\max(f(x), g(x))$ ，为什么？

习题3：证明普遍的准则 (1)。提示：运用展开到二阶项的精确的Taylor公式，该公式具有带二重积分所表达的误差项，然后根据凸函数的定义进行分析。

习题4：请写出关于凹函数的普遍判定准则、针对一元函数的特殊准则。



函数的凸性

- * 更多的一些实例（习题）

- * 运用前述判定准则，判定以下 x 的函数哪些是凸函数、
- * 哪些是凹函数、哪些既不是凸的也不是凹的？
- * (1) Gauss函数 $\exp(x^T A x)$, x 是 n 维向量, A 是 $n \times n$ 阶正定矩阵；如果 A 是负定矩阵呢？
- * (2) 函数 $\exp(x^T A x + b^T x)$, x 、 b 是 n 维向量, A 是正定矩阵；
- * (3) 函数 $\log(x^T A x)$, x 和 A 同问题 (1)；
- * (4) $(x^T A x)^m$, x 和 A 同问题 (1)，指数 m 是大于 1 的实数。



函数的凸性

* 一、信息论和数字通信领域中的大量重要的表达式是凸函数或凹函数，例如：

* 信息熵 $H[X]$ ： X 的概率分布的凸函数；

* 互信息量 $I(X;Y)$ ： x 的概率分布的凸函数、条件概率的凹函数；

* 二、凸性的典型应用

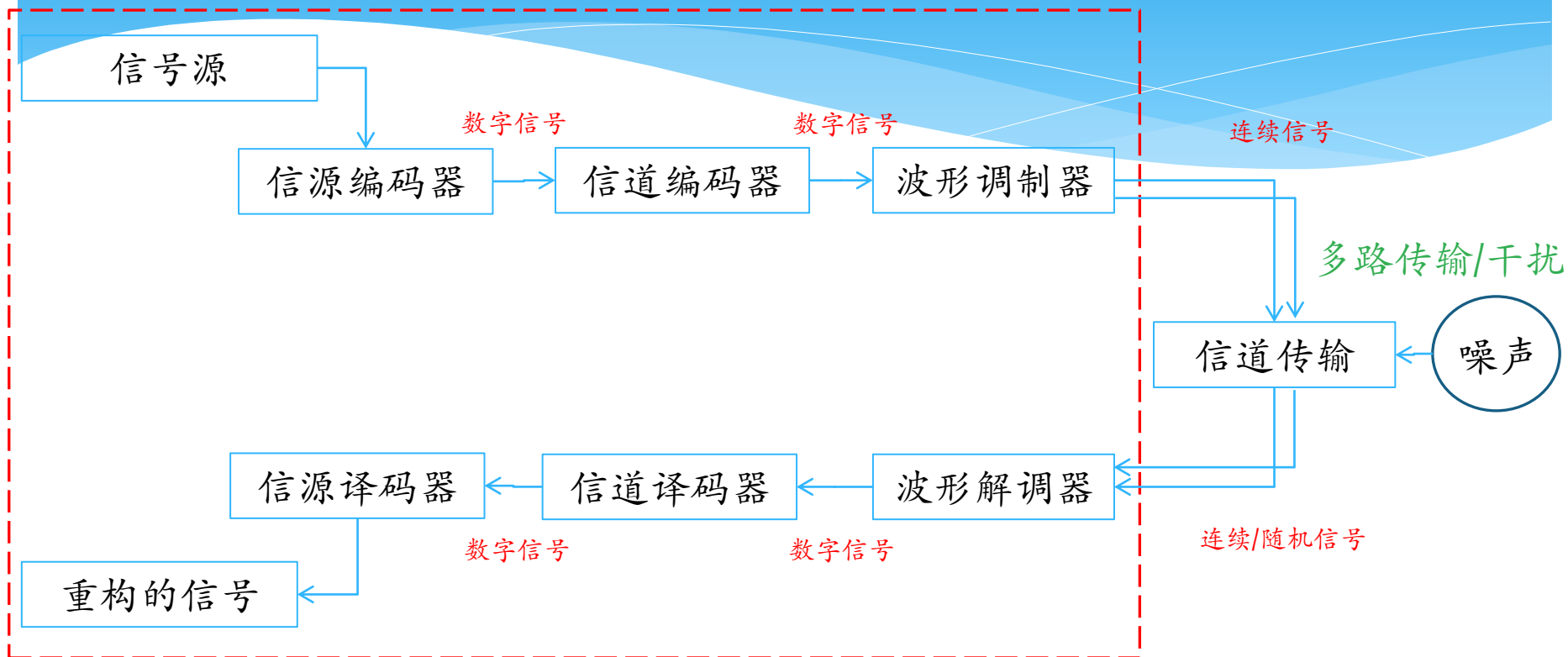
* 在网络工程和自动控制、模式识别、信号处理等领域，

* 存在大量形如 $\min f(x) \text{ s.t. } g_1(x) \leq a_1, g_m(x) \leq a_m$ 的带凸约束的优化问题，其中 $f(x)$ 和诸 $g_j(x)$ 均为凸函数。对这类问题，能够建立具有多项式时间复杂度的算法实施快速求解。

凸性是导致上述各种优化算法得以建立的实时性特点！



课程概要



*

信号传输与处理的概念模型