王正明 易泰河

系统工程学院 军事建模与仿真系

2019年12月27日

知识回顾

- 因子设计:全面实施和部分实施,正交设计,方差 分析法;
- 回归设计:线性回归模型的参数估计和假设检验, 回归的正交设计和回归的最优设计;
- 响应曲面法: 响应曲面未知的情况下寻找最佳处理, 一阶响应曲面分析的最速上升法, 二阶响应曲面的典型分析法.

- 4.1.1 系统的不同试验类型
- 4.1.2 实验设计与分析在仿真中的地位
- 4.1.3 物理试验与计算机试验的区别
- 4.1.4 基于不确定量化的试验设计

- 随着科学技术的发展,被试对象日益复杂,使试验 的层级、场地和方式都得到了大大的拓展;
- 从试验对象的层级上可以分为部件、分系统、系统以及体系等层级的试验;
- 从试验方式的角度可以分为数字仿真、半实物仿真、实物仿真和物理试验四种类型;
- 从试验的场地来分类,可以分成内场试验、外场 试验和内外场联合试验三种类型.

- 随着科学技术的发展,被试对象日益复杂,使试验 的层级、场地和方式都得到了大大的拓展;
- 从试验对象的层级上可以分为部件、分系统、系统以及体系等层级的试验;
- 从试验方式的角度可以分为数字仿真、半实物仿真、实物仿真和物理试验四种类型;
- 从试验的场地来分类,可以分成内场试验、外场 试验和内外场联合试验三种类型.

- 随着科学技术的发展,被试对象日益复杂,使试验 的层级、场地和方式都得到了大大的拓展;
- 从试验对象的层级上可以分为部件、分系统、系统以及体系等层级的试验;
- 从试验方式的角度可以分为数字仿真、半实物仿 真、实物仿真和物理试验四种类型;
- 从试验的场地来分类,可以分成内场试验、外场 试验和内外场联合试验三种类型.

- 随着科学技术的发展,被试对象日益复杂,使试验 的层级、场地和方式都得到了大大的拓展;
- 从试验对象的层级上可以分为部件、分系统、系统以及体系等层级的试验;
- 从试验方式的角度可以分为数字仿真、半实物仿 真、实物仿真和物理试验四种类型;
- 从试验的场地来分类,可以分成内场试验、外场 试验和内外场联合试验三种类型.

- 在试验设计领域,主要研究物理试验和计算机试验两类.
- 物理试验:通过可控的实物试验进行的观测,包括 田间试验、临床试验和工业试验等试验设计领域 传统研究对象。
- 计算机试验:通过在计算机上运行程序代码的试验,也称为数字仿真试验.
 - 随着计算机的飞速发展, 计算机试验已成为一种经济 有效的试验方式.
 - 缺陷: 仿真建模难度大; 试验结果的可信度难以保证.

- 在试验设计领域,主要研究物理试验和计算机试验两类.
- 物理试验:通过可控的实物试验进行的观测,包括 田间试验、临床试验和工业试验等试验设计领域 传统研究对象.
- 计算机试验:通过在计算机上运行程序代码的试验,也称为数字仿真试验.
 - 随着计算机的飞速发展, 计算机试验已成为一种经济 有效的试验方式.
 - 缺陷: 仿真建模难度大; 试验结果的可信度难以保证

- 在试验设计领域,主要研究物理试验和计算机试验两类.
- 物理试验:通过可控的实物试验进行的观测,包括 田间试验、临床试验和工业试验等试验设计领域 传统研究对象.
- 计算机试验:通过在计算机上运行程序代码的试验,也称为数字仿真试验.
 - 随着计算机的飞速发展, 计算机试验已成为一种经济 有效的试验方式.
 - 缺陷: 仿真建模难度大; 试验结果的可信度难以保证.

- 半实物仿真和实物仿真是介于物理试验和计算机 试验中间的两种试验方式。
- 半实物仿真试验: 系统的关键部分以及难以建立可信仿真模型的部分为实物, 其它部分为数字仿真模型, 又称虚实结合试验.
- 实物仿真试验: 利用系统的实物模型进行的试验
 - 爆炸试验中的缩比试验
 - 空气动力学中的风洞试验
 - 飞行器的地面火箭撬试验
- 实物仿真和物理试验之间不存在严格的区分, 物理试验中或多或少存在一些替代模型.

- 半实物仿真和实物仿真是介于物理试验和计算机 试验中间的两种试验方式。
- 半实物仿真试验: 系统的关键部分以及难以建立可信仿真模型的部分为实物, 其它部分为数字仿真模型, 又称虚实结合试验.
- 实物仿真试验: 利用系统的实物模型进行的试验
 - 爆炸试验中的缩比试验
 - 空气动力学中的风洞试验
 - 飞行器的地面火箭撬试验
- 实物仿真和物理试验之间不存在严格的区分, 物理试验中或多或少存在一些替代模型.

- 半实物仿真和实物仿真是介于物理试验和计算机 试验中间的两种试验方式。
- 半实物仿真试验: 系统的关键部分以及难以建立可信仿真模型的部分为实物, 其它部分为数字仿真模型, 又称虚实结合试验.
- 实物仿真试验: 利用系统的实物模型进行的试验
 - 爆炸试验中的缩比试验
 - 空气动力学中的风洞试验
 - 飞行器的地面火箭撬试验
- 实物仿真和物理试验之间不存在严格的区分,物理试验中或多或少存在一些替代模型。

- 半实物仿真和实物仿真是介于物理试验和计算机 试验中间的两种试验方式。
- 半实物仿真试验: 系统的关键部分以及难以建立可信仿真模型的部分为实物, 其它部分为数字仿真模型, 又称虚实结合试验.
- 实物仿真试验: 利用系统的实物模型进行的试验
 - 爆炸试验中的缩比试验
 - 空气动力学中的风洞试验
 - 飞行器的地面火箭撬试验
- 实物仿真和物理试验之间不存在严格的区分,物理试验中或多或少存在一些替代模型.

- 复杂系统的试验, 需要采用系统工程的思想:
 - 自顶向下将系统的指标体系进行分解,指导开展部件级、分系统级试验;
 - 再自底向上聚合, 开展不同类型的系统级、体系级的 验证试验;
- 不同级别试验的试验方式有所不同
 - 部件级试验主要采用物理试验:
 - 系统级和体系级试验主要采用计算机仿真

- 复杂系统的试验, 需要采用系统工程的思想:
 - 自顶向下将系统的指标体系进行分解,指导开展部件级、分系统级试验;
 - 再自底向上聚合, 开展不同类型的系统级、体系级的 验证试验;
- 不同级别试验的试验方式有所不同:
 - 部件级试验主要采用物理试验;
 - 系统级和体系级试验主要采用计算机仿真.

例 (导弹武器抗干扰试验)

导弹武器抗干扰试验是以检测和考核导弹武器抗干扰 指标为目的的试验. 根据国内外试验靶场的成熟经验, 可以归纳出五种常用试验方式:

- 数字仿真和半实物仿真两种内场试验,
- 地面静态模拟、挂飞试验和飞行试验三种外场试验.

地面静态模拟和挂飞试验是实物仿真试验, 飞行试验 是物理实验.

例 (导弹武器抗干扰试验)

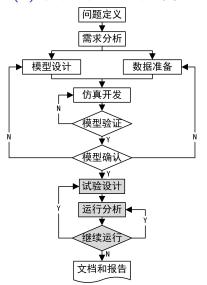
- (1) 数字仿真试验: 在内场条件下, 针对被试导弹、导引头的性能和目标、 干扰及其环境特性参数, 建立数学模型, 形成虚拟对抗条件. 优点是试验消耗低, 可大量重复试验; 缺点是建模难度大, 置信度受到限制.
- (2) 半实物仿真试验:在内场条件下,导弹(主要是导引头单机)以飞行转台为平台,通过弹道仿真工作站建立导弹运动环境,在暗室条件下模拟形成目标、干扰和环境信号.其优点是为导引头提供了较好的导弹飞行环境,试验消耗低,重复性好;缺点是难于建立高置信度的目标、干扰和环境模型.
- (3) 地面静态模拟: 在外场地面条件下, 导弹 (主要是导引头单机) 以角转台为平台, 采用实装或模拟实装方法形成目标与干扰环境, 在关键对抗点上进行试验. 其优点是为导弹 (导引头) 提供较好的角运动环境, 试验消耗低, 重复性好: 缺点是不能直接得到导弹命中概率.

例 (导弹武器抗干扰试验)

- (4) 导弹挂飞试验:整个导弹武器系统(或导引头)以飞机或其它飞行器为运动平台,采用实装或模拟实装方法形成目标与干扰环境.其优点是为导弹武器系统(或导引头)提供了较为真实的环境,试验消耗较低,重复性较好;其缺点是不能直接得到导弹命中概率,逼真度依赖于平台特性.
- (5) 导弹飞行试验:整个导弹武器系统参加的全尺度试验,采用模拟实装方法形成目标与干扰环境.其优点是为导弹武器系统(或导引头)提供了真实工作环境,可直接得到导弹命中概率;其缺点是形成的目标与干扰环境较为单一,不宜设置复杂条件,试验消耗巨大,重复性最差.

- 4.1.1 系统的不同试验类型
- 4.1.2 实验设计与分析在仿真中的地位
- 4.1.3 物理试验与计算机试验的区别
- 4.1.4 基于不确定量化的试验设计

(1) 实验设计与分析是仿真开发的重要环节之-



• 科学试验设计与分析技 术能够有效提高仿真试验 的效率. 节省时间和计算 资源.



(1) 实验设计与分析是仿真开发的重要环节

(2) 实验设计与分析是模型验证的有效手段

2016年3月14日,美军作战试验鉴定局局长迈克尔·吉尔 莫向陆军试验鉴定司令部司令、海军作战试验鉴定部队司令、空 军作战试验鉴定中心主任、海军陆战队作战试验鉴定部主任和联 合互操作能力试验司令部司令, 签发了一份题为《作战试验与实 弹设计评估所用建模与仿真的验证指导》的备忘录,强调对于仿 真数据和真实数据,不能仅靠视觉上的对比就确定两者"足够接 近",应该引入严谨的统计学和分析原理,具体地讲,就是将实验 设计与分析的方法作为确定模型验证所需的数据。确定模型反映 现实世界真实程度的手段和依据, 对子系统、全系统、环境等每 一个要素的建模与仿真进行充分的验证和统计分析, 确保利用模 型能完整呈现直实世界中的系统。

- (1) 实验设计与分析是仿真开发的重要环节
- (2) 实验设计与分析是模型验证的有效手段
- (3) 实验设计与分析是统筹多种试验方式的科学方法
 - 数字仿真、半实物仿真、实物仿真和物理试验的可重 复性依次降低,资源消耗逐次增加,试验结果的可信 度依此增加.它们既需要互相验证,也需要信息融合。
 - 这就要求采用试验设计的方法,建立一体化的试验优化模型,统筹不同类型试验的占比,统筹不同类型试验的试验方案.

- 4.1.1 系统的不同试验类型
- 4.1.2 实验设计与分析在仿真中的地位
- 4.1.3 物理试验与计算机试验的区别
- 4.1.4 基于不确定量化的试验设计

- (1) 从响应变量来看, 即便只考虑单响应试验, 计算机 试验中有时会出现一些相关的输出 $y_1(\cdot), y_2(\cdot), \dots, y_m(\cdot)$:
 - 高低精度试验并存. 低精度试验所需的运行时间较少, 试验设计需要统筹高低精度试验以达到更好的效率.
 - 相关信息. 如 $y_1(\cdot)$ 是响应变量, $(y_2(\cdot), \dots, y_m(\cdot))$ 是 $y_1(\cdot)$ 的一阶偏导数.
 - 制约信息. 因 $y_1(\cdot)$ 是响应变量, 故这种情况下一般以 $(y_2(\cdot), \cdots, y_m(\cdot))$ 作为约束条件.

(2) 从试验因子来看

- 在仿真领域中习惯把因子称为变量或参数, 称试验设计为参数规划。
- 此前把因子分为试验因子和干扰因子两类. (Santner, 2003) 把计算机试验中的因子划分为三类:
- 控制因子(control variables): 可由研究者设定的、用来 控制系统或过程的变量.
- 环境因子(environmental variables): 系统所处环境决定的因子. 在计算机试验中, 环境因子也可以人为设置, 通常采用统计方法对环境因子建模.
- 模型因子(model variables): 用于刻画数学模型不确定性的参数. 一般需要通过物理试验获得的数据来估计

(2) 从试验因子来看

- 在仿真领域中习惯把因子称为变量或参数, 称试验设计为参数规划.
- 此前把因子分为试验因子和干扰因子两类. (Santner, 2003) 把计算机试验中的因子划分为三类:
- 控制因子(control variables): 可由研究者设定的、用来 控制系统或过程的变量.
- 环境因子(environmental variables): 系统所处环境决定的因子. 在计算机试验中, 环境因子也可以人为设置, 通常采用统计方法对环境因子建模.
- 模型因子(model variables): 用于刻画数学模型不确定性的参数. 一般需要通过物理试验获得的数据来估计.

- (3) 从试验目的来看, 除处理比较、因子筛选、系统 辨识、系统优化和问题发现外
 - 不确定性分析(uncertainty analysis) 或不确定性量化(uncertainty quantification): 研究环境因子的随机性如何传递到响应变量的随机性.
 - 模型校正(model calibration): 确认最佳模型参数, 使仿真结果与真实结果接近, 需要物理试验数据的支撑.
 - 如果同时包含控制因子和环境因子, 则给定 x_c , $y(x_c, x_e)$ 为一个随机变量, 试验目的可能是估计随机 过程 $y(x_c, x_e)$ 的均值函数 $\bar{y}(x_c) := \mathbb{E}[y(x_c, x_e)]$ 或分为数函数 $y^{\alpha}(x_c) : \mathbb{P}\{y(x_c, x_e) \geq y^{\alpha}(x_c)\} = \alpha$.

(4) 从响应模型来看

- 仿真系统的输入与输出之间的关系一般无法通过一个 解析形式来刻画,即响应模型是未知的;
- ② 环境因子的存在使得响应模型中仍然包括随机因素, 因而仍可用模型 $y = F(\mathbf{x}, s, \omega)$ 表示计算机试验的响应模型;
- 仿真系统响应模型的随机性是可控的,是人为模拟的 拟随机性,因此在试验设计时还需考虑如何从给定的 分布中抽取一定的样本;
- 可能存在多个相关的响应模型,例如精度不同的计算 机程序是真实系统响应关系的不同程度的近似。

- 与物理试验相比, 计算机实验设计与分析具有以 下两个特点:
 - 仿真系统的可控性使得计算机试验中一般不考虑重 复、区组和随机化的技术:
 - 响应模型的复杂性使得我们不能用简单的固定效应模 型和线性回归模型对其建模.

- 与物理试验相比, 计算机实验设计与分析具有以 下两个特点:
 - 仿真系统的可控性使得计算机试验中一般不考虑重 复、区组和随机化的技术:
 - 响应模型的复杂性使得我们不能用简单的固定效应模 型和线性回归模型对其建模.
- 针对这些特点。
 - 计算机试验设计采用空间填充设计(space-filling design) 和序贯设计(sequential design);
 - 试验数据建模时采用代理模型(surrogate model), 即用 一个计算便捷的数学模型去"代理"复杂的仿真系统。

- 4.1.1 系统的不同试验类型
- 4.1.2 实验设计与分析在仿真中的地位
- 4.1.3 物理试验与计算机试验的区别
- 4.1.4 基于不确定量化的试验设计
 - (1) 对不确定性的理解
 - (2) 贝叶斯方法简介
 - (3) 基于不确定性量化的试验设计

(1) 对不确定性的理解

美国国家研究委员会对不确定性的定义是:

信息缺乏或不完整,定量不确定性分析试图分析 和描述计算值与真实值之间的差异程度. 描述方法有 时候是概率分布: 不确定性取决于数据的质量、数量 和相关度, 以及模型和假设的可靠性和相关性.

- 认知不确定性: 也称为无知、表象不确定性和可 约减不确定性, 由于缺乏知识引起.
 - 认识到的无知在决策时可以采取相应的手段来降低风险,没有认识到的无知则可能造成严重后果.
 - 认知不确定性可通过试验探索不断降低.
- 随机不确定性: 也称为变异、内在不确定性、偶然不确定性和不可降低不确定性, 主要由自然变异和随机性引起.
 - 在相同的条件下重复试验若干次,随机不确定性使得 每次试验结果都不相同;
 - 增加试验次数不能降低试验结果的变异,但可以更加 准确地给出变异的概率分布。

- 认知不确定性: 也称为无知、表象不确定性和可约减不确定性, 由于缺乏知识引起.
 - 认识到的无知在决策时可以采取相应的手段来降低风险,没有认识到的无知则可能造成严重后果.
 - 认知不确定性可通过试验探索不断降低.
- 随机不确定性: 也称为变异、内在不确定性、偶然不确定性和不可降低不确定性, 主要由自然变异和随机性引起.
 - 在相同的条件下重复试验若干次,随机不确定性使得 每次试验结果都不相同;
 - 增加试验次数不能降低试验结果的变异,但可以更加 准确地给出变异的概率分布.

响应模型

$$y = F(\mathbf{x}, s, \omega)$$

中, s 表示认知不确定性, ω 表示随机不确定性.

- 虽然 s 不是随机变量, 但把它当作随机变量处理;
- 利用概率分布来刻画 s 的认知不确定性, 此即贝叶斯学派中所谓的主观概率.

科学研究是一个不断收集信息的过程. 研究者评估当前的认知状态, 设计试验收集新的数据, 然后综合历史数据和新数据重新评估认知状态. 贝叶斯推断为科学研究的这一迭代过程提供了一个逻辑严密的、定量的框架.

-https://bayesian.org

• 基于不确定量化的试验设计就是一种贝叶斯方法

科学研究是一个不断收集信息的过程. 研究者评估当前的认知状态, 设计试验收集新的数据, 然后综合历史数据和新数据重新评估认知状态. 贝叶斯推断为科学研究的这一迭代过程提供了一个逻辑严密的、定量的框架.

-https://bayesian.org

• 基于不确定量化的试验设计就是一种贝叶斯方法

4.1 仿真试验设计简介

- 4.1.1 系统的不同试验类型
- 4.1.2 实验设计与分析在仿真中的地位
- 4.1.3 物理试验与计算机试验的区别
- 4.1.4 基于不确定量化的试验设计
 - (1) 对不确定性的理解
 - (2) 贝叶斯方法简介
 - (3) 基于不确定性量化的试验设计

• 事件形式的贝叶斯公式:

$$P(A|B) = \frac{P(B|A)P(A)}{P(B)},$$

- P(A) 和 P(B) 分别表示事件 A 和 B 的概率, 而
 P(A|B) 和 P(B|A) 则分别表示 B 发生的条件下
 事件 A 的概率和 A 发生条件下事件 B 的概率.
- 贝叶斯学派们把 P(A) 看作事件 A 的先验概率, 而把 P(A|B) 看作事件 B 发生后的后验概率.

◆ロト ◆個ト ◆差ト ◆差ト 差 めなべ

• 事件形式的贝叶斯公式:

$$P(A|B) = \frac{P(B|A)P(A)}{P(B)},$$

- P(A) 和 P(B) 分别表示事件 A 和 B 的概率, 而
 P(A|B) 和 P(B|A) 则分别表示 B 发生的条件下
 事件 A 的概率和 A 发生条件下事件 B 的概率.
- 贝叶斯学派们把 P(A) 看作事件 A 的先验概率, 而把 P(A|B) 看作事件 B 发生后的后验概率.

- ① 把未知参数 s 视作随机变量, 样本的密度函数 $p_s(\mathcal{D}_n)$ 是给定 s 的条件下, 数据 \mathcal{D}_n 的条件分布, 记作 $p(\mathcal{D}_n|s)$;
- ② 根据对参数 s 的先验信息确定先验分布 $\Pi(s)$, 假设先验分布的密度函数为 $\pi(s)$;
- ③ 数据 \mathcal{D}_n 的产生分两步进行, 首先从先验分布 $\pi(s)$ 中产生一个 s, 然后从条件分布 $p(\cdot|s)$ 中产生数据 \mathcal{D}_n ;
- \bullet 数据 \mathcal{D}_n 与参数 s 的联合分布的密度函数为

$$h(\mathcal{D}_n, s) = p(\mathcal{D}_n|s)\pi(s);$$

⑤ 能够用来对 s 做决策的是后验分布 $\Pi(s|\mathcal{D}_n)$, 它的密度函数的计算公式是

$$\pi(s|\mathcal{D}_n) = \frac{p(\mathcal{D}_n|s)\pi(s)}{\int_{\mathcal{S}} p(\mathcal{D}_n|s)\pi(s) \,\mathrm{d}\,s}$$

- $\pi(s|\mathcal{D}_n)$ 为参数的后验密度函数, $\int_{\mathcal{S}} p(\mathcal{D}_n|\theta)\pi(s) \,\mathrm{d}\,s$ 是数据的边际分布, 也称为归一化因子.
- 贝叶斯公式:

$$Posterior\ Density = \frac{Likelihood \times Prior\ Density}{Nomalizing\ Factor}$$

- 贝叶斯推断: 对参数 s 的一切统计推断都应当依据它的后验分布进行.
 - 如后验均值估计和极大后验估计;
 - 贝叶斯假设检验直接依据后验概率的大小.

例

设 $\{y_1, y_2, \dots, y_n\}$ $\stackrel{i.i.d.}{\sim}$ $N(\mu, 1)$, 记样本均值为 \bar{y} , 考虑参数 μ 的统计推断. 频率学派假定 μ 为未知但固定的参数, 即存在一个真值, 在这一假定下作出如下推断:

- μ 的极大似然估计为 $\hat{\mu} = \bar{y}$.
- 估计量的标准误差 (standard error) 为 $se(\hat{\mu}) = \sqrt{\text{Var}(\bar{y})} = 1/\sqrt{n};$
- 因 $\bar{y} \sim N(\mu, 1/n)$, 故 95% 的置信区间为 $\hat{\mu} \pm 1.96 se(\hat{\mu})$.

设 $\{y_1,y_2,\cdots,y_n\}$ $\stackrel{i.i.d.}{\sim}$ $N(\mu,1)$, 记样本均值为 \bar{y} , 考虑参数 μ 的统计推断. 假定 μ 先验分布为 $N(\mu_0,\tau_0^2)$, 根据贝叶斯公式, 可以得到 μ 的后验分布为

$$\mu | \bar{y} \sim N \left(\frac{\frac{1}{\tau_0^2} \mu_0 + n \bar{y}}{\frac{1}{\tau_0^2} + n}, \frac{1}{\frac{1}{\tau_0^2} + n} \right).$$

参数 μ 的后验均值估计为

$$\tilde{\mu} = \frac{\frac{1}{\tau_0^2} \mu_0 + n\bar{y}}{\frac{1}{\tau_0^2} + n} = \frac{\frac{1}{\tau_0^2}}{\frac{1}{\tau_0^2} + n} \mu_0 + \frac{n}{\frac{1}{\tau_0^2} + n} \bar{y}.$$

称参数后验分布的方差的平方根为标准偏差 (standard deviation, sd).

例

- 贝叶斯学派称参数的区间估计为可信区间(Credible Interval, CI), 可直接取后验概率为 $1-\alpha$ 的区间作为参数的可信区间.
 - 本例中参数的 95% 可信区间为 $\tilde{\mu} \pm 1.96sd(\tilde{\mu})$.
 - 置信区间是随机区间,参数是常量;可信区间是非随机的区间,参数是随机变量. 称满足以下两个条件
- 对于检验问题, $H_0: \mu \in \Theta_0$ vs $H_1: \mu \in \Theta_1$, 可直接计算集合 Θ_0 和 Θ_1 的后验概率, 如果 $\Pi(\Theta_0|\bar{y}) > \Pi(\Theta_1|\bar{y})$, 则接受原 假设, 否则拒绝原假设.

4.1 仿真试验设计简介

- 4.1.1 系统的不同试验类型
- 4.1.2 实验设计与分析在仿真中的地位
- 4.1.3 物理试验与计算机试验的区别
- 4.1.4 基于不确定量化的试验设计
 - (1) 对不确定性的理解
 - (2) 贝叶斯方法简介
 - (3) 基于不确定性量化的试验设计

- 试验方案应尽可能降低模型的认知不确定性
- 使后验分布尽可能地"concentration"
- 使后验分布于先验分布之间的"距离"尽可能大
- 线性回归模型中, 利用概率分布之间的 KL 距离, 可得到 A 最优准则.

34 / 35

- 试验方案应尽可能降低模型的认知不确定性
- 使后验分布尽可能地"concentration"
- 使后验分布于先验分布之间的"距离"尽可能大
- 线性回归模型中, 利用概率分布之间的 KL 距离, 可得到 A 最优准则.

- 试验方案应尽可能降低模型的认知不确定性
- 使后验分布尽可能地"concentration"
- 使后验分布于先验分布之间的"距离"尽可能大
- 线性回归模型中, 利用概率分布之间的 KL 距离, 可得到 A 最优准则.

- 试验方案应尽可能降低模型的认知不确定性
- 使后验分布尽可能地"concentration"
- 使后验分布于先验分布之间的"距离"尽可能大
- 线性回归模型中, 利用概率分布之间的 KL 距离, 可得到 A 最优准则.

总结

- 试验的不同方式
- ② 实验设计与分析在仿真中的地位
- ◎ 物理试验于计算机试验的区别
- ◎ 基于不确定性量化的试验设计