

# 概率统计B

Probability and Statistics

张思容

zhangsirong@buaa.edu.cn

数学与系统科学学院, 北京航空航天大学  
School of Mathematics and System Sciences, BUAA

December 1, 2014

# Chapter 4: 极限定理和统计思想

- 1 不等式与大数定律
  - 矩不等式
  - 弱大数定律
- 2 中心极限定理
  - 强大数定律\*\*\*
  - 中心极限定理
- 3 统计思想
  - 抽样调查
  - 统计量与估计
  - 统计学三大分布

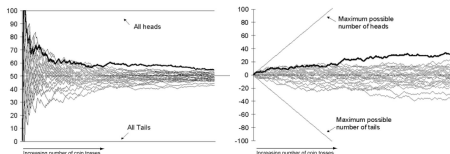
# Review: 回顾

## Last Chapter:

- 多元随机向量
- 协方差
- 复合函数

## This Chapter:

- 不等式和大数定律
- 中心极限定理
- 统计思想与三大分布



大量实验的投硬币结果逼近期望(均值)! (但是误差可能越来越大.) 大数定律不是平均律!

# 概率不等式

利用随机变量的特征估计概率:

**Proposition (Markov马尔可夫不等式)**

设随机变量 $X$ 取非负值, 则任意 $a > 0$ ,  
$$P(X > a) \leq \frac{EX}{a}.$$

**证明:** 定义随机变量 $I = a, X \geq a; I = 0, X < a$ ,  
易得 $I \leq X$ ; 利用期望的保号性,  $EI \leq EX$ , 可得。

**Corollary (Chebyshev切比雪夫不等式)**

设随机变量 $X$ 的均值为 $\mu$ , 方差为 $\sigma^2$ , 则任意 $a > 0$ , 有  
$$P(|X - \mu| \geq k) \leq \frac{\sigma^2}{k^2}$$

**证明:** 令 $Y = (X - \mu)^2$ , 利用马尔可夫不等式,  $P(Y > a) \leq EY/a$ ,  
令 $a = k^2$ , 有 $P((X - \mu)^2 \geq a) = P(|X - \mu| \geq k)$ ,  $E(X - \mu)^2 = \sigma^2$ , 命题得证。

# 应用不等式估计概率

## EXAMPLE (估计销售量)

假设一个商店平均每天卖50件商品,

- 1 问某一天卖掉75件以上的大概概率是多少?
- 2 如果已知销售量的方差是25, 问销售量在40到60之间的概率是多少?

解答 设 $X$ 是销售量,  $EX = 50$ ,

- 1 由马尔可夫不等式  $P(X > 75) \leq 50/75 = 2/3$ ;
- 2 如果  $\text{Var}X = \sigma^2 = 25$ , 则  $P(|X - 50| < 10) = 1 - P(|X - 50| \geq 10) = 1 - 25/100 = 3/4$ .

以上不等式仅仅给出上界, 不是很精确。(一般用于理论研究).  
如果已知分布是正态分布, 可以得到2的答案为0.955。

# 弱大数定律

- 从一个随机变量 $X$ 到一个随机变量系列 $X_n$ :
- 假设:  $X_i$ 都是相同的概率分布且互相独立(称为IID),期望为 $\mu$ ,方差为 $\sigma^2$ . 记均值随机变量 $\bar{X}_n = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i$ .

## Theorem (弱大数定律)

给定独立同分布的随机变量列 $X_n$ ,有有限期望 $\mu$ (和有限方差 $\sigma^2$ ), 则有 对任意 $\epsilon > 0$ ,有当 $n \rightarrow \infty$ 时  $P(|\bar{X}_n - \mu| \geq \epsilon) \rightarrow 0$ .

证明: 易得  $E\bar{X}_n = \mu$ ,  $Var(\bar{X}_n) = \sigma^2/n$ ;  
由切比雪夫不等式  $P(|\bar{X}_n - \mu| \geq \epsilon) \leq \frac{\sigma^2}{n\epsilon^2} \rightarrow 0$ .

## Definition (依概率收敛)

设 $X_n, X$ 是随机变量,如果对任意 $\epsilon > 0$ , 有 $\lim_{n \rightarrow \infty} P(|X_n - X| \geq \epsilon) = 0$ , 称 $X_n$ 依概率收敛到 $X$ . 记为 $X_n \xrightarrow{P} X$ .

弱大数定律即  $\bar{X}_n = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i \xrightarrow{P} \mu$ .

# 实例: 社会调查(或选举)

## EXAMPLE (早餐)

设我们希望知道大学生吃早餐的比例 $p$ 。通过在图书馆门口调查 $n$ 个人, 如果 $m$ 个人吃早餐。我们就估计 $p = m/n$ 。

- ① 给定误差 $\epsilon$ , 估计错误的概率是多少?
- ② 如果希望误差不超过0.01, 错误的概率不超过0.05, 即5%, 需要调查多少人?

解答:.

记 $X_i$ 为两点分布 $B(1, p)$ , 则均值 $\bar{X}_n$ 的期望 $p$ , 方差为 $p(1-p)/n$ . (分布?)

1) 利用切比雪夫不等式, 设误差为 $\epsilon = 0.1$ ,

则 $P(|\bar{X}_n - p| \geq 0.1) < p(1-p)/(n * 0.01) < 1/4(n * 0.01)$ .

如果 $n = 100$ , 误差大于0.1的概率小于0.25

2) 同上,  $P(|\bar{X}_n - p| \geq 0.01) < 1/(4n * 0.01^2) < 0.05$ , 保守估计要求 $n > 50000$ .



# 常数随机变量\*\*\*

## EXAMPLE (常数随机变量)

设 $X = a$ 是常数, 则 $EX = \mu$ ,  $Var = 0$ .

如果已知 $EX = \mu$ ,  $Var = 0$ ,  $X$ 是什么?

仅仅有 $P(X = \mu) = 1$ .

证明: 任意 $k$ , 有 $P(|X - \mu| > k) \leq 0/k = 0$ ;

即 $P(X \neq \mu) = 0$ 。

## Proposition (推论)

特殊特征与概率分布.

- $E(|X|) = 0 \rightarrow P(X = 0) = 1$  (马尔可夫不等式)
- $DX = 0 \rightarrow P(X = EX) = 1$
- $\rho(X, Y) = \pm 1 \rightarrow P(Y = aX + b) = 1$ .  
(构造 $Z = X/\sigma_x \pm Y/\sigma_y$ , 利用 $DZ = 0$ 结论。)



# 随机变量的极限\*\*\*

## 数学分析中的极限

- ① 数列极限  $a_n \rightarrow a$
- ② 函数列的极限:  $f_n(x) \rightarrow f(x)$ .  
点点收敛, 一致收敛;
- ③ 级数的收敛:

## 随机变量的极限(参见实变函数,泛函分析\*\*\*)

- ① 依概率收敛: 记为  $X_n \xrightarrow{P} X$ , 如果  $P(|X_n - X| \geq \epsilon) \rightarrow 0$
- ② 以概率1收敛(几乎处处):  $X_n \xrightarrow{as} X$ , 或者  $X_n \rightarrow X, wp1.$ , 如果  $P(\lim X_n = X) = 1$ ;
- ③ 依分布收敛: 记为  $X_n \xrightarrow{d} X$ , 如果  $\lim P(X_n \leq x) = F_X(x), \lim F_{X_n}(x) = F_X(x)$ ;

# 强大数定律\*\*\*

## Definition (以概率1收敛)

设 $X_n, X$ 是随机变量,如果 $P(\lim X_n = X) = 1$  称 $X_n$ 以概率1收敛(几乎处处)到 $X$ , 记为 $X_n \xrightarrow{as} X$ , 或者  $X_n \rightarrow X, wp1$ .

## Theorem (强大数定律)

给定独立同分布的随机变量列 $X_n$ ,有有限期望 $\mu$ , (有限四阶矩 $EX^4 < \infty$ ), 则  $\bar{X}_n \xrightarrow{as} \mu$ , 即  $P(\lim \bar{X}_n = \mu) = 1$ .

证明提示: 设期望为0, 构造级数 $E(\sum \bar{X}_n^4) < \infty$ , 得到 $\lim \bar{X}_n^4 = 0$ , 即 $\bar{X}_n \xrightarrow{as} 0$ .

注记: 强大数定律说明了频率学派的概率解释。给定两点分布 $B(1, p)$ , 频率 $\bar{X}_n \xrightarrow{as} p$ 。  
(比课本贝努利定理强)。

# 中心极限定理

## Theorem (中心极限定理)

给定独立同分布的随机变量列 $X_n$ , 有有限期望 $\mu$ 和有限方差 $\sigma^2$ , 定义部分和随机变量 $S_n = \sum_{i=1}^n X_i$ , 其标准化为 $\xi_n = \frac{S_n - n\mu}{\sqrt{n\sigma^2}}$ , 则  $\xi_n \xrightarrow{d} N(0, 1)$ ,

即  $\lim P(\xi_n \leq x) = \Phi(x) = \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^x e^{-\frac{t^2}{2}} dt$ . 其中 $\Phi(x)$ 为标准正态分布的分布函数。

证明提示: 利用矩母函数可以证明。

说明: 中心极限定理有很多推广, 独立最重要; 均值, 方差是最重要的分布特征, 利用统计估计均值和方差即可。

## Corollary (分布逼近)

对充分大 $n$ ,  $S_n \sim N(n\mu, n\sigma^2)$ , 逼近公式:  $P(S_n \leq x) \approx F_{N(n\mu, n\sigma^2)}(x)$ 。  
特别二项分布 $B(n, p)$ 可用正态分布 $N(np, np(1-p))$ 逼近。(DeMoivre-Laplace定理)。

## (续) 实例: 社会调查(或选举)

### EXAMPLE (早餐)

设我们希望知道大学生吃早餐的比例 $p$ 。通过在图书馆门口调查 $n$ 个人, 如果 $m$ 个人吃早餐。我们就估计 $p = m/n$ 。

- ① 给定误差 $\epsilon$ , 估计错误的概率是多少?
- ② 如果希望误差不超过0.01, 错误的概率不超过0.05, 即5%, 需要调查多少人?

解答: 记 $X_i$ 为两点分布 $B(1, p)$ , 则利用中心极限定理的推论:

$\bar{X}_n \sim N(p, p(1-p)/n)$ , 可近似计算 $\bar{X}_n \approx N(p, 1/(4n))$ .

1)  $P(|\bar{X}_n - p| \geq \epsilon) \sim 2P(\bar{X}_n - p \geq \epsilon)$ . 令 $Z = (\bar{X}_n - p)/\sqrt{1/(4n)}$ . 如果 $n = 100, \epsilon = 0.1$ , 则概率约 $2(1 - \Phi(Z)) = 2 - 2\Phi(2) = 0.046$ ;

2) 同上,  $P(|\bar{X}_n - p| \geq \epsilon) = 2 - 2\Phi(2\epsilon\sqrt{n}) \leq 0.05$ , 注意:

$\Phi(1.96) = 0.975!!!$ , 计算有 $n > (1.96)^2 / (4 * 0.01^2) = 9604$ .

一般的报刊上社会抽样调查误差约为0.03,  $n > 1067$ 人即可。

# 作业

北航教材:

P125 习题六. 1, 2, 3, 4, 5.

# 从概率论到统计

概率论的理论:

- 概率模型(样本空间+概率律);
- 随机变量(分布律) $X$ , 数字特征(矩) $EX^i$ ;
- 大数定律: 大量分布的平均值是稳定的;
- 中心极限定理: 很多随机变量的分布是Bell 钟型曲线;
- Galton: 混乱世界中的最高规律:

经典统计学的推断过程:

- 得到概率模型(随机变量)的大量实验数据 $x_i$ (样本)
- 计算数据(样本)的特征(矩)或其他统计量;
- 参数估计: (大数定律)可以用数据的统计量来估计未知模型的参数;得到概率模型;
- 统计决策: 给出估计的误差或假设检验; 利用统计量的分布, 一般假定 $X$ 的分布是正态分布(中心极限定理);

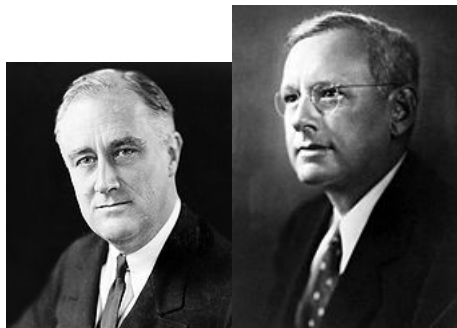
# Review: 回顾

## Last Week:

- (矩)不等式: 特殊特征与随机变量
- 大数定律: 数的逼近
- 中心极限定理: 和分布的正态逼近或误差的逼近

## This Week:

- 统计与抽样
- 统计学三大分布



美国1936年总统选举预测:  
文学文摘(1千万问卷,预测Landon  
赢)  
盖洛普George Gallup( 5000问卷,预  
测Roosevelt 赢)

# 什么是统计?

## A Joke:

- 一种疾病平均每一千人死亡3.2人。
- 健康大臣问秘书3.2人是如何死法?
- 秘书说: 一个统计学家说死了3.2人时, 意味着3个人已经死了, 两个人正要死。

统计学: 大不列颠百科全书定义:  
Statistics is the art and science of collecting and analyzing data.

- 美国统计局: "美国是运行在数据上的国家。"
- H.G.Wells: 统计思维总有一天会向读与写一样 成为一个有效率公民的必备能力。
- C.R.Rao: 不确定知识+不确定性度量的知识=可用的知识



# 总体与样本 population vs sample

- 总体( $N$ ): 统计研究对象。比如人口普查。  
具体指标: 身高, 寿命, 教育:
- 总体的分布: 或一个指标的分布: 是一个确定的分布!!! 但无法得到!  
数学: (抽象化)一个"典型"个体的(指标)是一个随机变量, 设为 $X$ 。
- 抽样调查: 随机选取 $n$ 个个体的过程。每一次选取是一个抽样(sampling);  $n$ 是样本容量。
- 样本: "随机"得到的 $n$ 个个体是随机向量 $(X_1, X_2, \dots, X_n)$   
具体指标: 称为样本值, 记为 $x_1, x_2, \dots, x_n$ .
- 经典统计: 由样本值推断总体分布 $X$ 的参数 (即参数估计) 或分布函数(非参数估计).

# 抽样过程

常见抽样方法:

- 简单随机抽样: 每个个体有等概率被抽取;
- 分层抽样: 先根据总体分类,再简单抽样分析。比如男女。主要提高结果的代表性。
- 分阶抽样: 先抽样一个子总体, 再从子总体中抽样,... 比如北航学生调查:  
先抽取若干学院, 再抽取若干班级。 主要为了提高抽样效率(省钱).

数学描述:总体分布 $X$

- \*\*\*简单抽样过程: 对每个个体 $S_i(\omega) = 1$  或  $0$ , 选中概率  $\sim B(1, n/N)$ .
- 假定: 得到 $X_1, X_2, \dots, X_n$ 是独立同分布(IID)与 $X$ .  
设 $F(x)$ 为 $X$ 的分布函数, 则联合分布 $F(x_1, x_2, \dots, x_n) = \prod F(x_i)$ .  
怎样得到 $F$ 的信息?

# 从数据到统计量

## 简单数据统计

- 图表: 直方图, 圆饼图,
- 样本统计量: 均值, 中位数, 分位数(1/4), 范围(箱线图)
- 样本的矩: 样本均值, 样本方差, 样本矩  $\frac{1}{n} \sum x_i^k$ . 样本中心矩;
- 次序统计量: 样本排序  $x_{(1)}, x_{(2)}, \dots, x_{(n)}$ ,  
经验分布:  $F_n(x) = k/n, x_{(k)} \leq x < x_{(k+1)}$ .

## Definition (统计量)

$X_1, X_2, \dots, X_n$  是独立同分布 (IID) 与  $X$ ,  $g$  为任一  $n$  元函数, 称  $g(X_1, X_2, \dots, X_n)$  为一个统计量 (是一个随机变量)。

大数定律: 样本矩逼近总体矩; 统计量的取值逼近某个参数;  
中心极限定理: 统计量的分布服从与正态分布相关的一些分布;

# 三大统计(抽样)分布

假定总体是正态分布!!!

- ①  $\chi^2(n)$ 分布(卡方分布): 自由度为 $n$ .  $\chi^2 = \sum_i X_i^2, X_i \sim N(0, 1)$ .

→  $\chi^2$ 分析

性质:  $E\chi^2 = n, D\chi^2 = 2n$ .

$\chi^2(n) + \chi^2(m) = \chi^2(n + m)$

- ②  $t(n)$ 分布(学生分布):  $T = X/\sqrt{Y/n}, X \sim N(0, 1), Y \sim \chi^2(n)$ 。

性质: 对称, 小样本分布 $n \leq 30, n > 30$ 与正态分布接近;

- ③  $F(n, m)$ 分布(纪念Fisher):

$F(m, n) = \frac{X/m}{Y/n}, X \sim \chi^2(m), Y \sim \chi^2(n)$ , 且 $X, Y$ 相互独立。

→ ANOVA 方差分析

性质:  $F_{1-\alpha}(m, n) = \frac{1}{F_{\alpha}(n, m)}$ .

分布查表: 下 $\alpha$ 分位数 $z_{\alpha}, \chi_{\alpha}^2(n), t_{\alpha}(n), F_{\alpha}(m, n)$  满足 $P(S \leq S_{\alpha}) = \alpha$ .

分布计算: 常见分布计算器。

# 常见统计量的分布 IMPORTANT!

- 样本常见特征的分布是统计推断的关键!  
一般通过样本计算(构造)出一些统计量: 样本均值, 样本方差, 样本相关系数, 希望统计量的分布是已知的!
- 中心极限定理给出样本均值的逼近分布正态分布, 其他特征呢?
- 基本假设: 如果总体是正态分布,  $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ ,  
记  $\bar{X}_n = \frac{1}{n} \sum X_i$ ,  $S^2 = \frac{1}{n-1} \sum (X_i - \bar{X}_n)^2$ . 特别  $\bar{X}_n$  和  $S^2$  独立。
- 样本均值与正态分布  $(\bar{X}_n - \mu) / (\sigma / \sqrt{n}) \sim N(0, 1)$
- 样本方差与  $\chi^2$  分布:  $(n-1)S^2 / \sigma^2 \sim \chi^2(n-1)$
- (未知总体方差) 样本均值与  $t$  分布:  $\frac{\bar{X}_n - \mu}{S / \sqrt{n}} \sim t(n-1)$
- \*(两个总体的均值差) 假设方差相同未知, P135定理五.
- \*(两个总体的方差比) 两个独立总体  $X, Y$ ,  
 $\frac{S_X^2 / \sigma_X^2}{S_Y^2 / \sigma_Y^2} \sim F(n-1, m-1), n, m \geq 2$ .

# 作业

北航教材:

P138 习题七. 1, 2, 3, 4, 5, 6

# QUIZ 小测验 三

- ① 设随机变量  $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ , 则  $E(X - \mu)^4 =$ . ( )  
 (A)  $\sigma^4$ ; (B)  $2\sigma^4$ ; (C)  $6\sigma^4$ ; (D)  $3\sigma^4$  .
- ② 设随机变量  $X$  存在数学期望  $EX$  和方差  $DX$ , 则对任意正数  $\epsilon$  有 ( ),  
 (A)  $P(|X - EX| \geq \epsilon) > \frac{DX}{\epsilon^2}$ , (B)  $P(|X - EX| < \epsilon) > 1 - \frac{DX}{\epsilon^2}$ ;  
 (C)  $P(|X - EX| \geq \epsilon\sqrt{DX}) \leq \frac{1}{\epsilon^2}$ ;  
 (D)  $P(|X| \geq \epsilon) \leq \frac{E(X-EX)^k}{\epsilon^k} (k \geq 1)$  ,
- ③ 设二维随机变量的概率密度  
 为  $f(x, y) = \frac{1}{2\pi\sigma^2} e^{-\frac{x^2+y^2}{2\sigma^2}}$ , 则  $z = \sqrt{x^2 + y^2}$  的概率密度是:
- ④ 设  $X_n$  是相互独立的随机变量序列, 且其分布律为  
 $P(X_n = -\sqrt{n}) = \frac{1}{2^{n+1}}, P(X_n = \sqrt{n}) = \frac{1}{2^{n+1}}, P(X_n = 0) = 1 - \frac{1}{2^n}$ . 记  
 $Y_n = \frac{1}{n} \sum_i X_i$ .  
 试求: (1)  $EX_n, DX_n$ ; (2)  $EY_n, DY_n$ ;  
 (3) 证明: 对任给  $\epsilon > 0$ , 成立  $\lim_{n \rightarrow \infty} P(|Y_n| \geq \epsilon) = 0$  .

# QUIZ 小测验 三: 答案

- ① 设随机变量  $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ , 则  $E(X - \mu)^4 =$ . (D)  
 (A)  $\sigma^4$ ; (B)  $2\sigma^4$ ; (C)  $6\sigma^4$ ; (D)  $3\sigma^4$ 。
- ② 设随机变量  $X$  存在数学期望  $EX$  和方差  $DX$ , 则对任意正数  $\epsilon$  有 ((c)),  
 (A)  $P(|X - EX| \geq \epsilon) > \frac{DX}{\epsilon^2}$ , (B)  $P(|X - EX| < \epsilon) > 1 - \frac{DX}{\epsilon^2}$ ;  
 (C)  $P(|X - EX| \geq \epsilon\sqrt{DX}) \leq \frac{1}{\epsilon^2}$ ;  
 (D)  $P(|X| \geq \epsilon) \leq \frac{E(X-EX)^k}{\epsilon^k} (k \geq 1)$ ,
- ③ 设二维随机变量的概率密度  
 为  $f(x, y) = \frac{1}{2\pi\sigma^2} e^{-\frac{x^2+y^2}{2\sigma^2}}$ , 则  $z = \sqrt{x^2 + y^2}$  的概率密度是:  
 $(f(z) = \frac{z}{\sigma^2} e^{-\frac{z^2}{2\sigma^2}}, z > 0)$
- ④ 设  $X_n$  是相互独立的随机变量序列, 且其分布律为  
 $P(X_n = -\sqrt{n}) = \frac{1}{2^{n+1}}, P(X_n = \sqrt{n}) = \frac{1}{2^{n+1}}, P(X_n = 0) = 1 - \frac{1}{2^n}$ . 记  
 $Y_n = \frac{1}{n} \sum_i X_i$ .  
 试求: (1)  $EX_n, DX_n; (0, n/2^n)$  (2)  $EY_n, DY_n; (0, \frac{1}{n^2} \sum_i i/2^i)$   
 (3) 证明: 对任给  $\epsilon > 0$ , 成立  $\lim_{n \rightarrow \infty} P(|Y_n| \geq \epsilon) = 0$ 。