

# 工程中的概率方法

课程笔记 16. 901

2003 年春

大卫.达尔莫法

## 1 概率概念概述

本节的目的是为了快速地回顾概率论中的一些基本概念。

### 1.1 结论和事件

我们认为试验或行为是可以多次重复进行的。每次重复进行的结果可记为  $\zeta$ 。某事件  $A$  是满足一定条件结果的集合，一个基本事件仅包括一个单一的结果。

**例：**看检查涡轮喷气发动机动叶片的情形。设涡轮喷气发动机中的动叶片总数为  $N$ ，每次检查结果的记录是因损坏而必须更换的叶片数量，于是，结果就是一个非负整数集合  $\{0, 1, 2, \dots, N\}$ 。假如发动机被更换的叶片数大于某值，比如5片，则预示该发动机可能发生了重大的损伤，需要对其进行更为彻底的检查。在这种情况下，我们会关注更换叶片数量在  $\{6, 7, 8, \dots, N\}$  中的事件。但这不是一个基本事件，因为它包含了多于一个结果。当然，我们还会关注没有叶片更换的情况，而该事件仅包含一个单一的结果(即 0)，因此是一个基本事件。

### 1.2 概率的意义

给定某事件  $A$ ，事件  $A$  的概率  $P\{A\}$  假定满足如下性质：

- $P\{A\} \geq 0$ .
- 仅当事件必然发生时，  $P\{A\} = 1$ .

- 给定两个互斥事件  $A$  和  $B$ , 则  $P\{A+B\} = P\{A\} + P\{B\}$ .

### 1.3 随机变量

概率论的效用在于描述随机变量的性质。用最简单的话来说, 随机变量可被定义为一个变量或参数, 其值依赖于实际试验的不同结果。因此随机变量是一个结果的函数。我们用粗体字母表示一个随机变量, 如:  $x$ . 我们已经知道  $x$  的值依赖于实际发生的结果, 即  $x = x(\zeta)$ .

例: 我们接着看检查动叶片的例子。随机变量的一个非常简单的例子是实际检查中更换的叶片数, 此时, 随机变量就是刚好就是结果本身! 特别有,

$$N(\zeta) = \zeta.$$

好了, 让我们试试稍复杂些的。航空公司所关心的是检修发动机的费用, 不含更换叶片的费用, 航空公司仅因进行检查所需的人工工资是  $C_I$  美元 (劳工费), 更换一片叶片的费用是  $C_B$  (包括新叶片和劳工费), 而且, 如果更换的叶片数大于 5, 则由于必须进行更为彻底的检查, 费用会急剧上升。我们将这一费用增量表示为  $C_D$ . 既然检修的费用依赖于检查的结果 (而且结果是随机的), 显然检修费用是一个随机变量。

特别有,

$$C(\zeta) = \begin{cases} C_I + C_B \zeta, & \text{对于 } 0 \leq \zeta \leq 5, \\ C_I + C_B \zeta + C_D, & \text{对于 } 6 \leq \zeta \leq N. \end{cases}$$

### 1.4 概率密度函数 (PDF)

我们常关心参数为实数 (即有无穷多个值) 的概率。此时, 概率密度

函数可用来描述参数处在某区间的概率。特别，当给定随即变量  $x$ ，使  $a \leq x \leq b$  的概率为

$$P\{a \leq x \leq b\} = \int_a^b f(x)dx,$$

其中  $f(x)$  就是  $x$  的分布密度函数 (PDF)。

一个常见的 (而且可能是最简单的) 分布是均匀分布。对于均匀分布，我们假定其概率密度在某区域内是常数，在该区域外为零。

$$\text{均匀分布: } f(x) = \begin{cases} \frac{1}{b-a} & \text{对于 } a \leq x \leq b, \\ 0, & \text{其它。} \end{cases}$$

其他的分布形式在1.9节中有介绍。

## 1.5 期望值和平均值

给定PDF, 随即变量的  $x$  的  $f(x)$ , 则  $x$  的期望值定义为,

$$E\{x\} \equiv \int_{-\infty}^{+\infty} xf(x)dx$$

$x$  的期望值也被看作平均值，我们也用符号  $\mu_x$  表示。

## 1.6 方差和标准差

$x$  的方差定义为

$$\sigma_x^2 \equiv \int_{-\infty}^{+\infty} (x - \mu_x)^2 f(x)dx.$$

值  $\sigma_x$  就是  $x$  的标准差。方差是  $x$  关于其平均值变化情况的一种测度，平均值和方差之间一个经常用到的关系式是

$$\sigma_x^2 = E\{x^2\} - \mu_x^2$$

不妨试着证明一下!

## 1.7 累积分布函数(CDF)

$x$ 的累积分布函数(CDF)定义为  $x \leq x$  的概率。特别有,

$$F(x) \equiv P\{x \leq x\}.$$

由概率的基本假设条件,可以得出 $F(-\infty) = 0$  (即 $x$ 变成无穷大的概率为零)且  $F(+\infty) = 1$  (即 $x$ 小于无穷大的概率为1).  $x$  的 CDF 和 PDF 有如下关系,

$$F(a) = \int_{-\infty}^a f(x)dx$$

于是, 我们可以证明,

$$F(b) - F(a) = \int_a^b f(x)dx$$

进一步, 着隐含了

$$f = \frac{dF}{dx}.$$

## 1.8 百分位数值

$x$  的  $u$ 百分位数值是满足下式的最小数  $x_u$

$$u = P\{x \leq x_u\} = F(x_u).$$

注意，既然 $u$ 是一个概率值，其区域为  $0 \leq u \leq 1$ .

## 1.9 常用分布类型

### 1.9.1 正态分布

正态分布（或高斯分布）为：

$$f(x) = \frac{1}{\sigma_x \sqrt{2\pi}} e^{-(x-\mu_x)^2 / 2\sigma_x^2}$$

我们用通用的记号  $x = N(\mu; \sigma)$  表示 $x$ 是服从均值为 $\mu$ ，标准差为 $\sigma$ 的正态分布的随机变量。

### 1.9.2 三角分布

这个分布常用于随即变量的最小值( $x_{\min}$ )，最似然值( $x_{\text{mpp}}$ )和最大值( $x_{\max}$ )可以估计出来，但实际的概率密度不清楚的情形。三角分布假设概率密度在 $x_{\max}$ 达最大值，密度线性地变化到在最小点 $x_{\min}$ 和最似然点 $x_{\text{mpp}}$ 的处的零值。让我们推导这一情形的PDF.