

# 机械可靠性设计

(下)

张子正

武汉工学院原零教研室

一九八三年十月

机械可靠性设计

(下)



武汉工学院

一九八三年

## 第四章 概率设计

传统的强度计算是按下列的强度方程进行的：

$$S \leq [S] = \frac{S_{lim}}{n} \cdot x$$

式中， $S$ ——应力；

$[S]$ ——许用应力；

$S_{lim}$ ——极限应力；

$n$ ——安全系数。

例如直径为  $d$  的圆形拉杆受拉力  $Q$  的作用（图 4—1），其强度条件为



图 4—1 拉杆受力图

$$S = \frac{Q}{A} = \frac{Q}{\frac{1}{4}\pi d^2} \leq [S] = \frac{S_{lim}}{n}$$

这种传统计算方程存在三个问题：

1. 把所有的参数，如  $S$ 、 $Q$ 、 $A$ 、 $[S]$ 、 $S_{lim}$  等

等都作为定值。显然这是与实际情况不符的，因为不论是载荷、几何尺寸或材料的机械性能等都具有离散性，也就是说，它们一般都是随机变量而不是定值。

2. 在选取安全系数时往往带有较大的主观性和经验色彩是因人而异的；

3. 在强度计算时虽然安全系数总是取得大于1的，但这并不意味着就绝对可靠了。表4—1清楚地说明了这一点了。

表4—1 不同直径拉杆的n与R

拉力Q (N)	拉杆直 径d(mm)	材料强 度的均 值值 (N/mm <sup>2</sup> )	应力建 均值值 (N/mm <sup>2</sup> )	强度标 准差 (N/mm <sup>2</sup> )	应力标 准差 (N/mm)	安全系 数n	R (%)
1 8000	19.5	250	267.87	50	20	0.93	3
2.8000	20.18	250	250	50	20	1	5
3.8000	22	250	210.45	50	20	1.18	7
4.8000	26	250	150.67	50	20	1.57	9

表4—2 相同直径、相同  $n$  不同标准差、时的 R

拉力 Q (N)	拉杆直 径 d (mm)	材料 7 强度均 值 $\mu_s$ (N/mm <sup>2</sup> )	应力均 值 $\sigma$ (N/mm <sup>2</sup> )	强度标 准差 $s_f$ (N/mm <sup>2</sup> )	应力标 准差 $s_s$ (N/mm <sup>2</sup> )	安全系 数 n	可靠度 R (%)
8000	22	250	210·45	30	20	1·18	86·21
8000	22	250	210·45	25	15	1·18	90·99
8000	22	250	210·45	20	10	1·18	96·03
8000	22	250	210·45	15	6	1·18	99·29

表4—1与表4—2中安全系数是按强度均值与应力均值之比来计算的如下式：

$$n = \frac{\mu_s}{\mu_f} \quad (4-1)$$

式中  $\mu_f$  — 强度均值，下算 “f” 表示强度；

$\mu_s$  — 应力均值，下标 “s” 表示应力。

由表4—2可以清楚地看到，纵然安全系数都为 1·18，但由于强度和应力的标准差的变化，可靠度是不同的。标准差

越大，可靠度越低，反之亦然。比较下列两种提法：

(1) 该拉杆的安全系数  $n = 1 \cdot 18$ ；

(2) 该拉杆的可靠度  $R = 86 \cdot 21\%$ 。

显然，第二种提法较为确切和完善，能反映问题的实质，便于探索原因，制订提高产品质量的措施。

所以，概率设计较之传统设计具有下述的特点：

(1) 不论已知的或未知的参数，一般都看作是随机应变；

(2) 进行概率设计所需的数据都来自试验或现场，经过统计分析，作为设计依据，所以它是比较合乎实际的；

(3) 概率设计中运用了可靠度概念，设计者心里有数，具有说服力，这就掌握了能动性。

为此，对概率设计的过程可作如下的描述：

在对所有的设计变量进行统计分析及建立统计模型的基础上，用概率统计的理论和方法，以解决工程实际问题。

## § 4—1 应力—强度的干涉理论

### “干涉”理论

“干涉”理论是强度概率设计的基本理论。

在前述的传统强度方程计算时，是比较应力与许用应力，也就是比较工作值和许用值。若工作值小于许用值就认为是安全的了。当然，除了强度计算以外，如刚度、磨损量、泻开……的计算亦是这样计算的，例如在刚度设计中，则是扭角 $[\varphi]$  挠度  $\delta < [\delta]$  等等。

在概率设计中也可以认为是对工作值和极限值（因为没有安全系数这一因素，所以不提许用值）。所不同的走该两值都是随机变量，因此有一个“可能性”的问题，也就是产品正常工作（即极限值大于工作值）的概率是多大的问题。

在概率设计中，把产品各种形式的工作值，如应力、压力载荷、变形量（刚度）、磨损量、温度量等统称为“应力”用“ $S$ ”表示。把能够承受这些“应力”的能力——功能参数的极限值，统称为“强度”，用“ $\delta$ ”表示，那么 $\delta > S$ ，说明能正常工作，其可靠度就是该事件的概率，即

$$R = P(\delta > S)$$

$\delta < S$ ，说明丧失工作能力，其失效概率是：

$$1 - R = P(\delta < S)$$

由于强度 $\delta$ 和应力 $S$ 都是随机变量，假如它们分别服从某种分布，强度的概率密度函数用 $g(\delta)$ 表示，应力的概率密度函数用 $r(S)$ 表示。因为 $\delta$ 与 $S$ 具有同一量纲，可以吧它们画在同一坐标系上。根据 $\delta$ 值与 $S$ 值的不同，可以有三种情况：

(1) 两概率密度曲线不重合，可能出现的最大应力都要小于可能出现的最小强度(图4—2，a)。所以，应力大于强度是不可能事件，或者说，强度大于应力是必然事件，即

$$F = P(S > \delta) = 0$$

$$R = P(\delta > S) = 1$$

具有这样的强度——应力关系的零件当然是安全的，不会发生强度破坏。

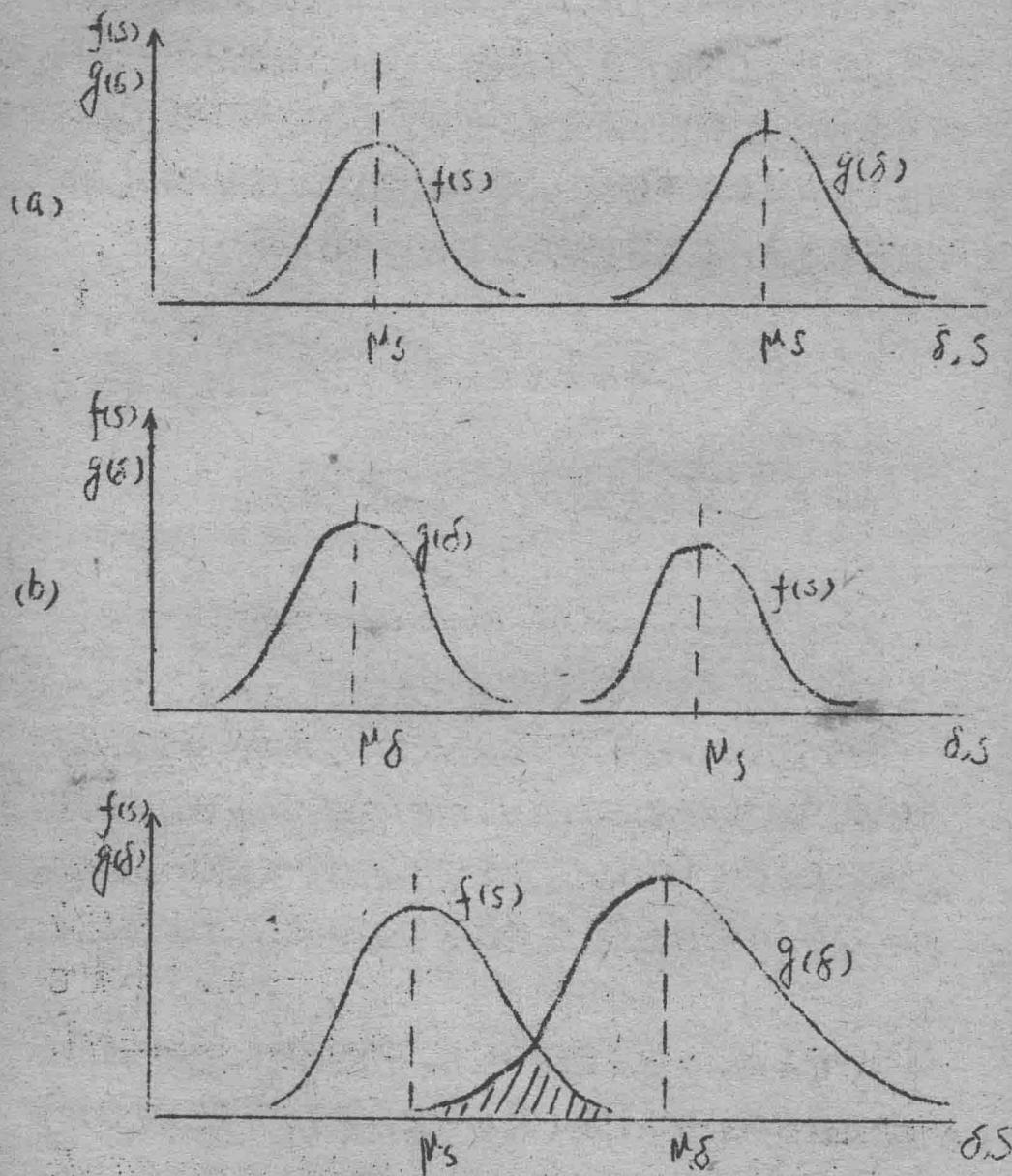


图 4~2

强 度 —— 应力关系

(2) 图4—2, b 的情况与图4—2, a 的情况恰好相反，在这种情况下：

$$F = P(S > \delta) = 1$$

或  $R = P(\delta > S) = 0$

这种情况下的零件是不安全的，必然要失效。

(3) 两概率密度曲线有部分重迭——“干涉”(见图4—2, c)。在这种情况下，虽然强度均值 $\mu_\delta$ 远大于应力均值 $\mu_s$ ，按传统的安全系数的概念来说，安全系数是大于1的，但实际上都不能保证应力在任何情况下都小于强度，即应力大于强度的概率大于零。

$$F = P(S > \delta) > 0$$

显然，失效概率的大小是与干涉区(图4—2, c的阴影线部分)百分比有关，纵使 $\mu_\delta$ 与 $\mu_s$ 不变，由于标准差 $\sigma_\delta$ 与 $\sigma_s$ 的改变引起干涉区百分比的改变，从而使失效概率发生变化。干涉区越小，失效概率越小，可靠性越高；反之亦然。若干涉区百分比为零，就意味着失效概率为零。为图4—2, a的情况了概率设计就是基于上述强度——应力的“干涉”理论为基础进行计算的。

在具体设计中，根据强度概率密度分布与应力概率密度分布的不同，可采用下列三种方法：

(1) 当强度和应力的分布都为正态分布时，可以采用强度差概率密度函数积分法进行计算。

(2) 当强度和应力的分布不都是正态分布，或者一个是正态分布，另一个是其它分布；或者二个都不是正态分布时，可以采用概率密度函数联合积分法进行计算。

(3) 当概率分布不确定时，可以采用图解法来求失效概率。

## § 4—2 强度和应力都是正态分布的概率设计

### 一、强度差概率密度函数积分法的基本概念。

设强度随机变量  $\delta \sim N(\mu_\delta, \sigma_\delta)$ ，其概率密度函数是  $g(\delta)$ ，应力随机变量  $s \sim N(\mu_s, \sigma_s)$ ，其概率密度函数是  $r(s)$ 。那么，强度与应力之差（强度差） $y = \delta - s$  当然也是随机变量。由《概率论》可知，当  $\delta$  和  $s$  均为正态分布的随机变量时，其差  $y$  亦为正态分布的随机变量，即  $y \sim N(\mu_y, \sigma_y)$ ，其概率密度函数为  $f(y)$ 。所以零件的失效概率可表示为：

$$F = P(\delta < s) = P(y < 0) = \int_{-\infty}^0 f(y) dy \quad (4-2)$$

它等于图 4~3 中除影部分的百分比。

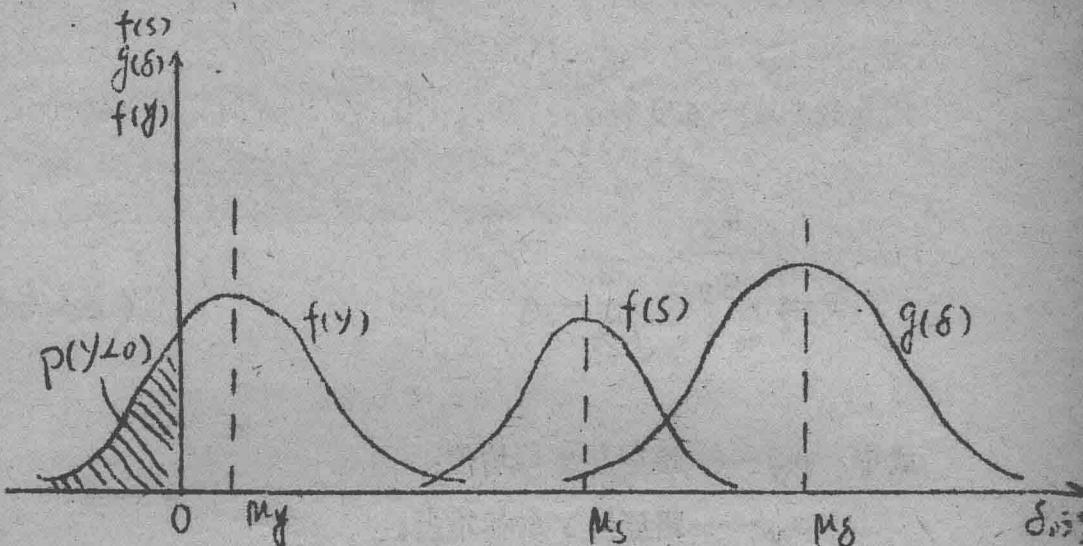


图 4-3.  $Y = \delta - S$  的概率分布

因为  $y$  呈  $N(\mu_y, \sigma_y)$ , 故概率密度函数

$$f(y) = \frac{1}{\sqrt{2\pi} \cdot \sigma_y} e^{-\frac{1}{2} \left( \frac{y - \mu_y}{\sigma_y} \right)^2} \quad (4 \sim 3)$$

失效概率由式 (4~2) :

$$F = \int_{-\infty}^0 \frac{1}{\sqrt{2\pi} \cdot \sigma_y} e^{-\frac{1}{2} \left( \frac{y - \mu_y}{\sigma_y} \right)^2} dy \quad (4 \sim 4)$$

将其标准化, 以便于计算:

$$\text{令 } Z = \frac{y - \mu_y}{\sigma_y} \quad \text{得 } dy = \sigma_y dz$$

$$\text{当 } y = 0 \text{ 时, } Z = -\frac{\mu_y}{\sigma_y}$$

代入式(4—4)得

$$F = \int_{-\infty}^{\frac{\mu_y}{\sigma_y}} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{z^2}{2}} dz \quad (4 \sim 5)$$

式中  $\mu_y$  —— 强度差  $y$  的均值;

$\sigma_y$  —— 强度差  $y$  的标准差。

由式(4~5)可知, 只要求得了新的随机变量  $y$  的均值与标准差, 并据此查阅正态函数表就可得到零件的失效概率, 则零件的可靠度

$$R = 1 - F$$

可见, 计算可靠度是简单的, 关键在于新随机变量  $y$  的均值与标准差如何确定, 下面介绍一种行之有效的近似方法。

## 二、随机函数的数学期望与方差的近似计算

这里介绍的是一种代数运算法则。

随机变量函数可以有一维的、二维的以及多维的等等, 现分述如下:

(一) 一维函数的数学期望与方差的计算。

属于一维函数的有面积的计算，弯曲或扭转截面模量的计算等等。

例如，直径  $d$  是  $N \sim (\mu_d, \sigma_d)$ ，则圆面积  $A = \frac{\pi}{4} d^2$

当然也是随机变量，问题就是如何计算  $\mu_d$  和  $\sigma_d$ 。

具体方法是把函数用“台劳”级数展开，略去高次项。取前项第一、二项逐项计算数学期望  $E(x)$  和方差  $D(x)$ 。  
对于正态分布，则

$$\mu_x = E(x); \quad \sigma_x^2 = D(x)$$

对于一维函数  $y = \varphi(x)$ ，将其在  $x = \mu_x$  处展开，保留前二项，得

$$y = \varphi(x) = \varphi(\mu_x) + \varphi'(\mu_x)(x - \mu_x) \quad (4-6)$$

式中： $\mu_x$ ——随机变量  $x$  的均值，对于一组样本来说， $\mu_x$  是已知的，可以看作是常数。

为了方便起见，省略下标“ $x$ ”，将  $\mu_x$  写成  $\mu$ ，则式(4-6)为

$$y = \varphi(x) = \varphi(\mu) + \varphi'(\mu)(x - \mu) \quad (4-7)$$

由《概率论》知，对于常数  $c$  来说，

$$\text{期望值: } E(c) = c; \quad E(cx) = cE(x)$$

方差值:  $D(c) = 0$ ;  $D(cx) = c^2 D(x)$

这里不作推证, 将于直接应用了。

1.  $y$  的数学期望  $E(y)$ :

取式(4-7)中的第一项, 则

$$E(y) = \mu_y = E[\phi(\mu)] = \phi(\mu) \quad (4-8)$$

2.  $y$  的方差  $D(y)$ :

取式(4-7)中的前二项, 则

$$\begin{aligned} D(y) &= \sigma_y^2 = D[\phi(\mu)] + D[\phi'(\mu)(x-\mu)] \\ &= D[x \cdot \phi'(\mu)] - D[\mu \cdot \phi'(\mu)] \\ &= D[\phi'(\mu) \cdot x] \\ &= [\phi'(\mu)]^2 D(x) \end{aligned} \quad (4-9)$$

[例4-1] 已知正方形的边长为  $a$ , 且  $a \sim N(2, 0.1) \text{ (cm}^2\text{)}$ , 求面积  $A$  的均值  $\mu_A$  与方差  $\sigma_A^2$ 。

解:  $A = \phi(a) = a^2$ ;  $A' = \phi'(a) = 2a$

(1) 计算  $\mu_A$  由式(4-8), 且  $\mu_a = 2 \text{ cm}^2$

$$\begin{aligned} E(A) &= \mu_A = E[\phi(\mu_a)] = E[\mu_a^2] = \mu_a^2 \\ &= 4 \text{ cm}^2 \end{aligned}$$

(2) 计算  $\sigma_A$  由式(4-9), 且  $\sigma_a = 0.1 \text{ cm}^2$

$$D(A) = [\phi'(\mu_d)]^2 D(d) = 4\mu_d^2 \cdot \sigma_d^2 \\ = 4 \times 4 \times 0.01 = 0.16 \text{ cm}^2$$

$$\sigma_A = D(A) = \sqrt{0.16} = 0.4 \text{ cm}^2$$

[例4-2] 已知轴的直径  $d \sim N(30 \text{ mm}, 1.0 \text{ mm})$ , 求弯曲截面模量  $W$  的均值  $\mu_W$  与标准差  $\sigma_W$ .

$$\text{解: } W = \phi(d) = \frac{\pi}{16} d^3 \text{ mm}^3$$

$$W' = \phi'(d) = \frac{3\pi}{16} d^2 \text{ mm}^3$$

$$\therefore \mu_W' = E(W) = E(\phi(\mu_d)) = \frac{\pi}{16} \phi(\mu_d)$$

=

$$= \frac{\pi}{16} \times 30^3$$

$$= 5301.4 \text{ mm}^3$$

$$D(W) = [\phi'(\mu_d)]^2 \cdot D(d)$$

$$= \left( \frac{3\pi}{16} \mu_d^2 \right)^2 \cdot D(d)$$

$$= \left[ \frac{3\pi}{16} \times 30^2 \right]^2 \times 1^2 = (5301.4)^2$$

$$= 281048.4 \text{ mm}^6$$

$$\sigma_w \approx 530 \cdot 1 \text{ mm}^3$$

## (二)、多维函数的数学期望和方差

多维函数中包含有几个变量，计算 $\mu$ 和 $\sigma$ 时可利用一维函数时的公式，今有一多维函数

$y = \varphi(x_1, x_2, \dots, x_n)$  则有

$$E(y) = \mu_y = \varphi(\mu_1, \mu_2, \dots, \mu_n) \quad (4-10)$$

$$D(y) = \sigma_y^2 = \sum_{i=1}^n \left[ \frac{\partial \varphi(x)}{\partial x_i} \Big|_{x=\mu} \right]^2 \cdot D(x_i) \quad (4-11)$$

[例 4-3] 零件的应力  $s \sim N(\mu_s, \sigma_s)$ ，材料的强度  $\delta \sim N(\mu_\delta, \sigma_\delta)$ ，试计算强度差  $y = \delta - s$  的均值  $\mu_y$  与标准差  $\sigma_y$ 。

解：由题意  $y = \varphi(\delta, s) = \delta - s$

$$\frac{\partial(\delta, s)}{\partial \delta} = \frac{\partial}{\partial \delta} (\delta - s) = 1$$

$$\frac{\partial(\delta, s)}{\partial s} = \frac{\partial}{\partial s} (\delta - s) = -1$$

$$\therefore \text{均值 } \mu_y = \mu_\delta - \mu_s \quad (4-12)$$

$$\text{方差 } D(y) = \sigma_y^2 = 1^2 \cdot \sigma_\delta^2 + (-1)^2 \cdot \sigma_s^2$$

$$= \sigma_s^2 + \sigma_s^2$$

$$\text{标准差 } \sigma_y = \sqrt{D(y)} = \sqrt{\sigma_Q^2 + \sigma_A^2} \quad (4-13)$$

[例4-4] 已知  $Q \sim N(10000, 1000)$ ,  $A \sim N(5, 0.4)$ ,  $S = Q/A$ . 求  $\mu_S$  与  $\sigma_S$ .

$$\text{解: } S = \varnothing(Q, A) = Q/A$$

$$\frac{\partial (Q, A)}{\partial Q} = \frac{\partial}{\partial Q} \left(\frac{Q}{A}\right) = \frac{1}{A}$$

$$\frac{\partial (Q, A)}{\partial A} = \frac{\partial}{\partial A} \left(\frac{Q}{A}\right) = -\frac{Q}{A^2}$$

由式(4-10):

$$\mu_S = E(S) = \varnothing(\mu_Q, \mu_A) = \frac{\mu_Q}{\mu_A} =$$

$$= \frac{10000}{S} = 2000$$

由式(4-11)

$$D(S) = \left(\frac{1}{\mu_A}\right)^2 \sigma_Q^2 + \left(-\frac{\mu_Q}{\mu_A^2}\right)^2 \cdot \sigma_A^2 \\ = 65600$$

$$\sigma_S = \sqrt{D(S)} = 256 \cdot 12.$$