

第三节 区间估计

一、区间估计的基本概念

二、典型例题

三、小结

一、区间估计的基本概念

1. 置信区间的定义

设总体 X 的分布函数 $F(x; \theta)$ 含有一个未知参数 θ , 对于给定值 α ($0 < \alpha < 1$), 若由样本 X_1, X_2, \dots, X_n 确定的两个统计量

$\underline{\theta} = \underline{\theta}(X_1, X_2, \dots, X_n)$ 和 $\bar{\theta} = \bar{\theta}(X_1, X_2, \dots, X_n)$ 满足

$$P\{\underline{\theta}(X_1, X_2, \dots, X_n) < \theta < \bar{\theta}(X_1, X_2, \dots, X_n)\} = 1 - \alpha,$$

则称随机区间 $(\underline{\theta}, \bar{\theta})$ 是 θ 的置信度为 $1 - \alpha$ 的置信区间, $\underline{\theta}$ 和 $\bar{\theta}$ 分别称为置信度为 $1 - \alpha$ 的双侧置信区间的置信下限和置信上限, $1 - \alpha$ 为置信度.

关于定义的说明

被估计的参数 θ 虽然未知, 但它是一个常数, 没有随机性, 而区间 $(\underline{\theta}, \bar{\theta})$ 是随机的.

因此定义中下表达式

$$P\{\underline{\theta}(X_1, X_2, \Lambda, X_n) < \theta < \bar{\theta}(X_1, X_2, \Lambda, X_n)\} = 1 - \alpha$$

的本质是：

随机区间 $(\underline{\theta}, \bar{\theta})$ 以 $1 - \alpha$ 的概率包含着参数 θ 的真值, 而不能说参数 θ 以 $1 - \alpha$ 的概率落入随机区间 $(\underline{\theta}, \bar{\theta})$.

另外定义中的表达式

$$P\{\underline{\theta}(X_1, X_2, \Lambda, X_n) < \theta < \bar{\theta}(X_1, X_2, \Lambda, X_n)\} = 1 - \alpha$$

还可以描述为：

若反复抽样多次(各次得到的样本容量相等,都是 n)

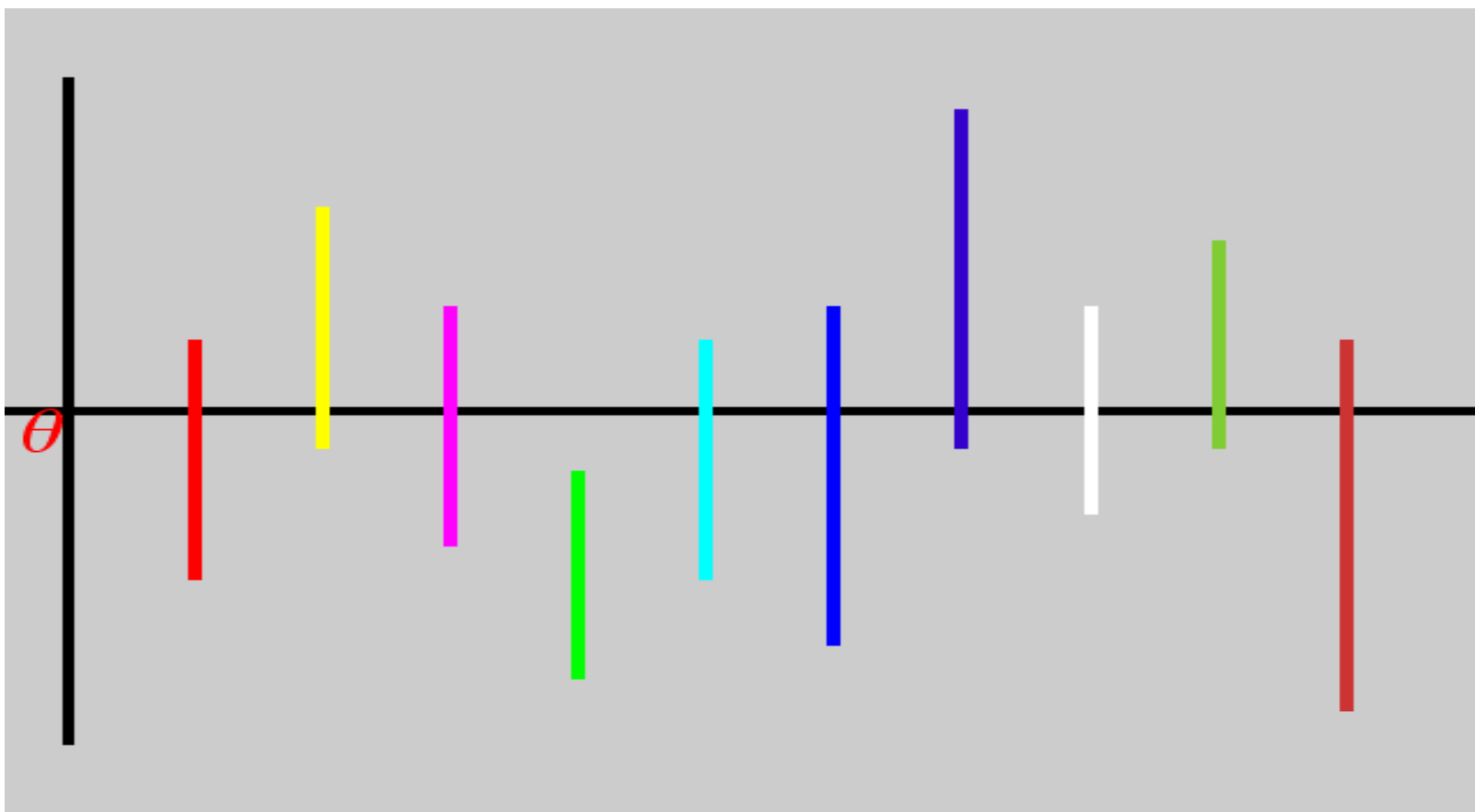
每个样本值确定一个区间 $(\underline{\theta}, \bar{\theta})$,

每个这样的区间或包含 θ 的真值或不包含 θ 的真值,

按**伯努利大数定理**,在这样多的区间中,

包含 θ 真值的约占 $100(1-\alpha)\%$,不包含的约占 $100\alpha\%$.

例如 若 $\alpha = 0.01$, 反复抽样 1000 次,
则得到的 1000 个区间中不包含 θ 真值的约为 10 个.



2. 求置信区间的一般步骤 (共3步)

(1) 寻求一个样本 X_1, X_2, Λ, X_n 的函数：

$$Z = Z(X_1, X_2, \Lambda, X_n; \theta)$$

其中仅包含待估参数 θ , 并且 Z 的分布已知且不依赖于任何未知参数 (包括 θ).

(2) 对于给定的置信度 $1 - \alpha$, 定出两个常数 a, b ,
使 $P\{a < Z(X_1, X_2, \Lambda, X_n; \theta) < b\} = 1 - \alpha$.

注： a, b 可以任意找，只要满足区间概率要求即可，
一般找对称的。

(3) 若能从 $a < Z(X_1, X_2, \Lambda, X_n; \theta) < b$ 得到等价的不等式 $\underline{\theta} < \theta < \bar{\theta}$, 其中 $\underline{\theta} = \underline{\theta}(X_1, X_2, \Lambda, X_n)$, $\bar{\theta} = \bar{\theta}(X_1, X_2, \Lambda, X_n)$ 都是统计量, 那么 $(\underline{\theta}, \bar{\theta})$ 就是 θ 的一个置信度为 $1 - \alpha$ 的置信区间.

步骤 (3) 实质是: 由满足

$P\{a < Z(X_1, X_2, L, X_n; \theta) < b\} = 1 - \alpha$ 的不等式, 来解出关于未知参数 θ 的不等式

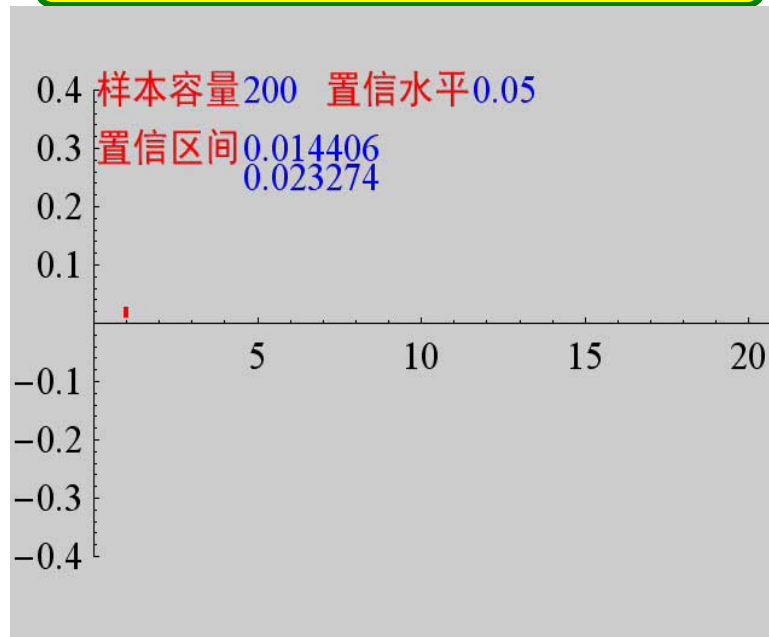
$$\underline{\theta}(X_1, X_2, L, X_n) < \theta < \bar{\theta}(X_1, X_2, L, X_n)$$

从而得到其上下限。

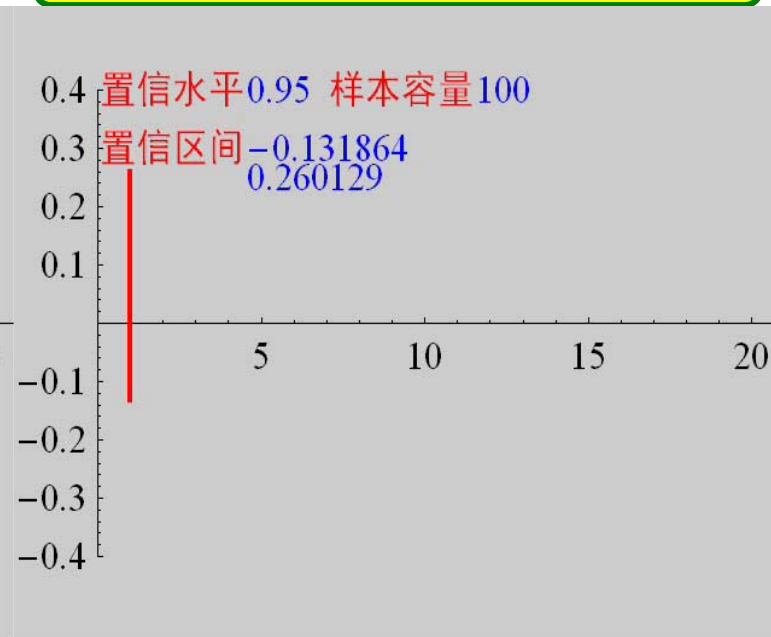
样本容量 n 固定, 置信水平 $1-\alpha$ 增大, 置信区间长度增大, 可信程度增大, 区间估计精度降低.

置信水平 $1-\alpha$ 固定, 样本容量 n 增大, 置信区间长度减小, 可信程度不变, 区间估计精度提高.

单击图形播放/暂停 ESC键退出



单击图形播放/暂停 ESC键退出



二、典型例题

例1 设总体 X 在 $[0, \theta]$ 上服从均匀分布, 其中 θ ($\theta > 0$) 未知, (X_1, X_2, \dots, X_n) 是来自总体 X 的样本, 给定 α , 求 θ 的置信水平为 $1 - \alpha$ 的置信区间.

解 令 $X_h = \max\{X_1, X_2, \dots, X_n\}$,

由上节例4可知, $\frac{n+1}{n} X_h$ 是 θ 的无偏估计,

因为 X_h 的概率密度为 $f(x) = \begin{cases} \frac{nx^{n-1}}{\theta^n}, & 0 \leq x \leq \theta, \\ 0, & \text{其他.} \end{cases}$

考察包括待估参数 θ 的随机变量 $Z = \frac{X_h}{\theta}$,

其概率密度为 $g(z) = \begin{cases} nz^{n-1}, & 0 \leq z \leq 1, \\ 0, & \text{其他.} \end{cases}$

对于给定的 α , 可定出两个常数 $a, b (0 < a < b \leq 1)$,

满足条件 $P\left\{a < \frac{X_h}{\theta} < b\right\} = 1 - \alpha$,

即 $1 - \alpha = \int_a^b nz^{n-1} dz = b^n - a^n$,

$\Rightarrow P\left\{\frac{X_h}{b} < \theta < \frac{X_h}{a}\right\} = 1 - \alpha$, $\left(\frac{X_h}{b}, \frac{X_h}{a}\right)$ 为置信区间.

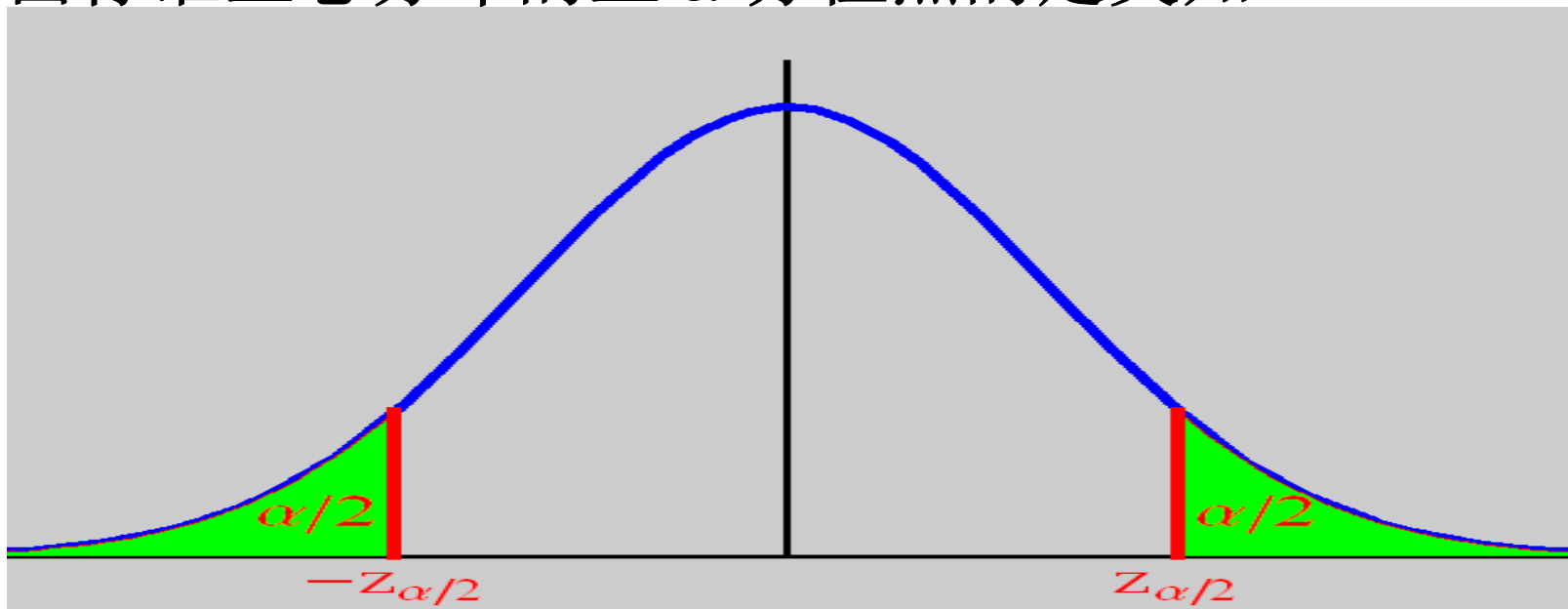
例2 设 X_1, X_2, \dots, X_n 是来自正态总体 $N(\mu, \sigma^2)$ 的样本, 其中 σ^2 为已知, μ 为未知, 求 μ 的置信水平为 $1-\alpha$ 的置信区间.

解 因为 \bar{X} 是 μ 的无偏估计,

$$\text{且 } U = \frac{\bar{X} - \mu}{\sigma / \sqrt{n}} \sim N(0,1),$$

$$\frac{\bar{X} - \mu}{\sigma / \sqrt{n}} \sim N(0,1) \text{ 是不依赖于任何未知参数的,}$$

由标准正态分布的上 α 分位点的定义知



$$P\left\{\left|\frac{\bar{X} - \mu}{\sigma / \sqrt{n}}\right| < z_{\alpha/2}\right\} = 1 - \alpha,$$

$$\text{即 } P\left\{\bar{X} - \frac{\sigma}{\sqrt{n}} z_{\alpha/2} < \mu < \bar{X} + \frac{\sigma}{\sqrt{n}} z_{\alpha/2}\right\} = 1 - \alpha,$$

于是得 μ 的一个置信水平为 $1-\alpha$ 的置信区间

$$\left(\bar{X} - \frac{\sigma}{\sqrt{n}} z_{\alpha/2}, \bar{X} + \frac{\sigma}{\sqrt{n}} z_{\alpha/2} \right).$$

这样的置信区间常写成 $\left(\bar{X} \pm \frac{\sigma}{\sqrt{n}} z_{\alpha/2} \right).$

其置信区间的长度为 $2 \times \frac{\sigma}{\sqrt{n}} z_{\alpha/2}.$



注意：置信水平为 $1-\alpha$ 的置信区间是不唯一的

如果在例2中取 $n = 16$, $\sigma = 1$, $\alpha = 0.05$,

查表可得 $z_{\alpha/2} = z_{0.025} = 1.96$,

得一个置信水平为 **0.95** 的置信区间 $\left(\bar{X} \pm \frac{1}{\sqrt{16}} \times 1.96 \right)$.

由一个样本值算得样本均值的观察值 $\bar{x} = 5.20$,

则置信区间为 (5.20 ± 0.49) , 即 $(4.71, 5.69)$.

在例2中如果给定 $\alpha = 0.05$,

$$\text{则又有 } P\left\{-z_{0.04} < \frac{\bar{X} - \mu}{\sigma / \sqrt{n}} < z_{0.01}\right\} = 0.95,$$

$$\text{即 } P\left\{\bar{X} - \frac{\sigma}{\sqrt{n}} z_{0.01} < \mu < \bar{X} + \frac{\sigma}{\sqrt{n}} z_{0.04}\right\} = 0.95,$$

故 $\left(\bar{X} - \frac{\sigma}{\sqrt{n}} z_{0.01}, \bar{X} + \frac{\sigma}{\sqrt{n}} z_{0.04}\right)$ 也是 μ 的置信水平为0.95的置信区间.

其置信区间的长度为 $\frac{\sigma}{\sqrt{n}} (z_{0.04} + z_{0.01})$.

比较两个置信区间的长度

$$L_1 = 2 \times \frac{\sigma}{\sqrt{n}} z_{0.025} = 3.92 \times \frac{\sigma}{\sqrt{n}},$$

$$L_2 = \frac{\sigma}{\sqrt{n}} (z_{0.04} + z_{0.01}) = 4.08 \times \frac{\sigma}{\sqrt{n}},$$

显然 $L_1 < L_2$. **置信区间短表示估计的精度高.**

说明: 对于概率密度的图形是单峰且关于纵坐标轴对称的情况, 易证取 a 和 b 关于原点对称时, 能使置信区间长度最小.

例3 设某工件的长度 X 服从正态分布 $N(\mu, 16)$, 今抽9件测量其长度, 得数据如下(单位:mm):

142, 138, 150, 165, 156, 148, 132, 135, 160.

试求参数 μ 的置信水平为 95% 的置信区间.

解 根据例2得 μ 的置信度为 $1 - \alpha$ 的置信区间

$$\left(\bar{X} - \frac{\sigma}{\sqrt{n}} z_{\alpha/2}, \bar{X} + \frac{\sigma}{\sqrt{n}} z_{\alpha/2} \right),$$

由 $n = 9, \sigma = 4, \alpha = 0.05, z_{0.025} = 1.96, \bar{x} = 147.333$ 知,

μ 的置信度为 0.95 的置信区间为 (144.720, 149.946).

二、 σ^2 未知时 μ 的置信区间

这时可用 t 统计量，因为 $t = \frac{\sqrt{n}(\bar{x} - \mu)}{s} \sim t_{(n-1)}$ ，因此 t 可以用来作为枢轴量。可得到 μ 的 $1-\alpha$ 置信区间为：

$$\left[\bar{x} - t_{\alpha/2}(n-1)s/\sqrt{n}, \quad \bar{x} + t_{\alpha/2}(n-1)s/\sqrt{n} \right]$$

此处 $s^2 = \frac{1}{n-1} \sum (x_i - \bar{x})^2$ 是 σ^2 的无偏估计。

例4 设 x_1, x_2, \dots, x_{10} 是来自 $N(\mu, \sigma^2)$ 的样本，
则 μ 的置信水平为 $1-\alpha$ 的置信区间为

$$\left[\bar{x} - t_{\alpha/2}(9)s/\sqrt{10}, \quad \bar{x} + t_{\alpha/2}(9)s/\sqrt{10} \right]$$

其中， \bar{x}, s 分别为样本均值和样本标准差。

若取 $\alpha=0.10$ ，则 $t_{0.05}(9)=1.8331$ ，上式化为：

$$\left[\bar{x} - 0.5797s, \quad \bar{x} + 0.5797s \right]$$

例5

- 课本p.196 例1

三、小结

点估计不能反映估计的精度, 故而本节引入了区间估计.

置信区间是一个随机区间 $(\underline{\theta}, \bar{\theta})$, 它覆盖未知参数具有预先给定的概率(置信水平), 即对于任意的 $\theta \in \Theta$, 有 $P\{\underline{\theta} < \theta < \bar{\theta}\} \geq 1 - \alpha$.

求置信区间的一般步骤(分三步).

例 设 x_1, x_2, \dots, x_{10} 是来自 $N(\mu, \sigma^2)$ 的样本，则
 μ 的置信水平为 $1-\alpha$ 的置信区间为

$$\left[\bar{x} - t_{1-\alpha/2}(9)s/\sqrt{10}, \quad \bar{x} + t_{1-\alpha/2}(9)s/\sqrt{10} \right]$$

其中， \bar{x} 和 s 分别为样本均值和样本标准差。
这里用它来说明置信区间的含义。

若取 $\alpha = 0.10$ ，则 $t_{0.95}(9) = 1.8331$ ，上式化为

$$\left[\bar{x} - 0.5797s, \quad \bar{x} + 0.5797s \right]$$

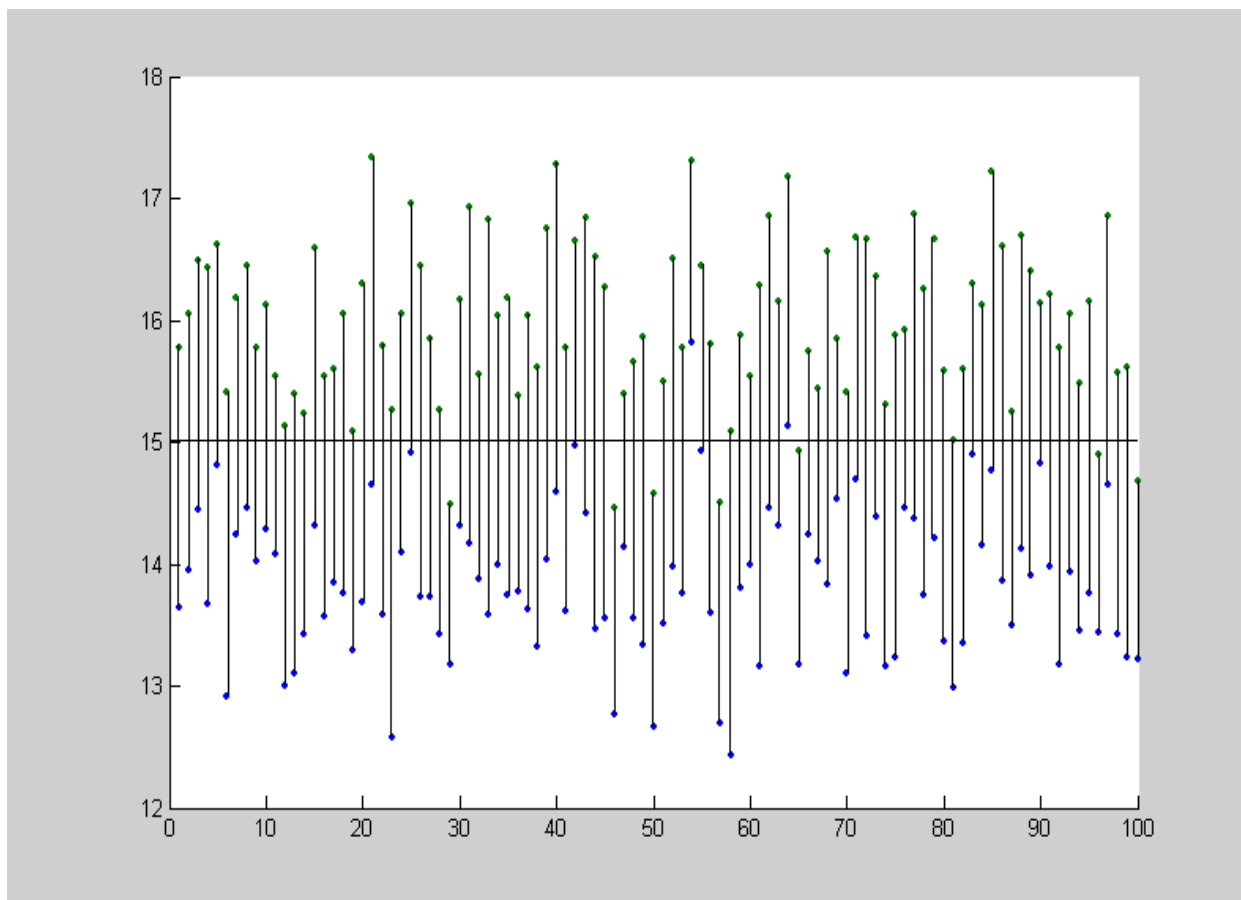
现假定 $\mu = 15, \sigma^2 = 4$ ，则我们可以用随机模拟方法由 $N(15, 4)$ 产生一个容量为10的样本，如下即是这样一个样本：14.85 13.01 13.50
14.93 16.97 13.80 17.9533 13.37
16.29 12.38

由该样本可以算得 $\bar{x} = 14.7053, s = 1.8438$

从而得到 μ 的一个区间估计为

$$[14.7053 - 0.5797 \times 1.8438, 14.7053 + 0.5797 \times 1.8438] = [13.6427, 15.7679]$$

该区间包含 μ 的真值--15。现重复这样的方法100次，可以得到100个样本，也就得到100个区间，我们将这100个区间画在图6.4.1上。



由图6.5.1
可以看出，
这100个
区间中有
91个包含
参数真值
15，另外
9个不包
含参数真
值。

图6.4.1 μ 的置信水平为0.90的置信区间

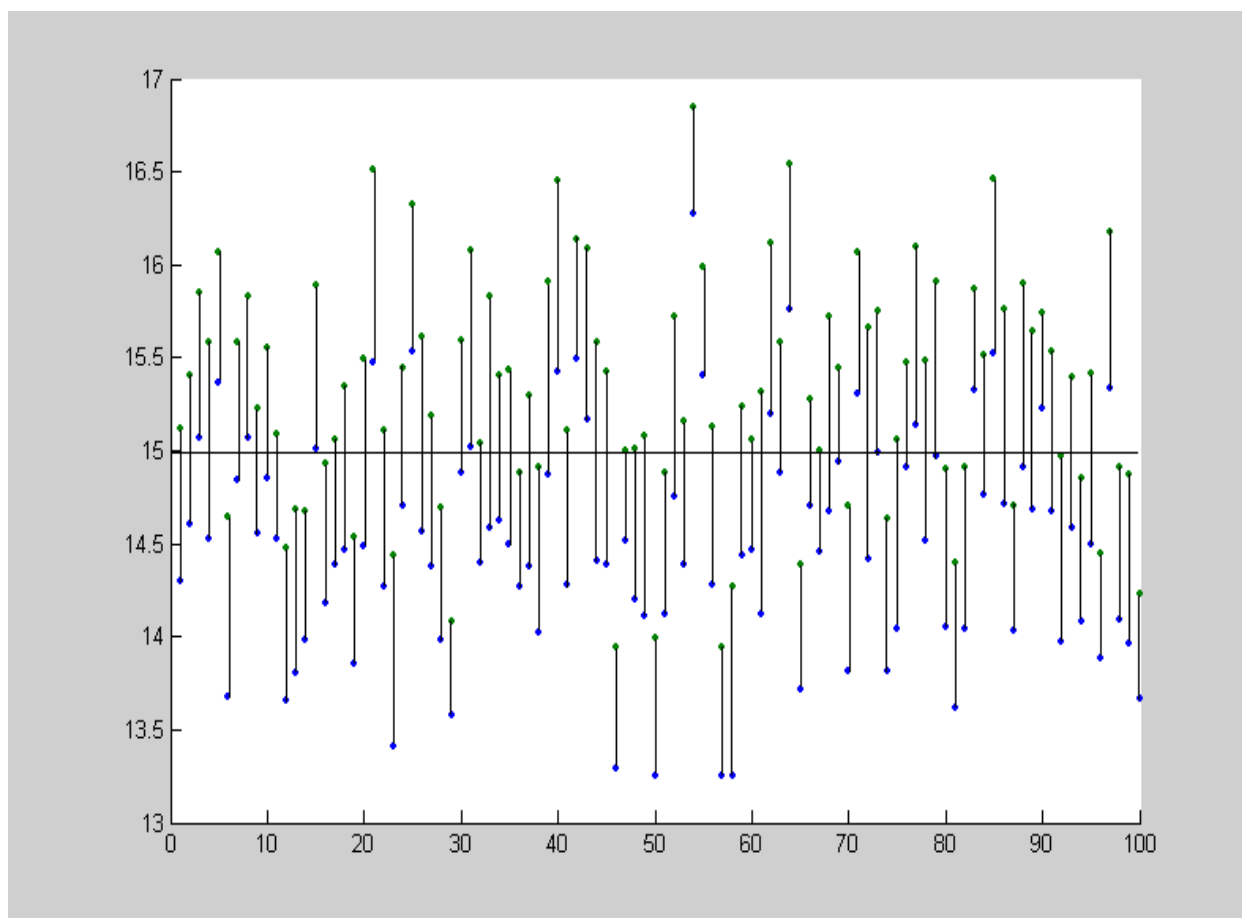


图6.4.2 μ 的置信水平为0.50的置信区间

取 $\alpha=0.50$ ，
我们也可以
给出100个
这样的区间，
见图6.4.2。
可以看出，
这100个区
间中有50个
包含参数真
值15，另外
50个不包含
参数真值。