

第7讲 - 置信区间

本讲的目标是基于样本数据估计总体参数。

	样本统计量	总体参数
比例	\hat{p}	p
mean	\bar{X}	μ
标准差	s	σ^2
均值差异	$\bar{X}_1 - \bar{X}_2$	$\mu_1 - \mu_2$
配对均值差	\bar{d}	μ_d

定义 一个 点估计量 $\hat{\theta}$ 是一个适用于一组样本数据以获得参数 θ 的点估计值的公式。所得值称为点估计。

在本课程中，重要的点估计量有：

点估计量

$$\bar{X} = \frac{X_1 + X_2 + \cdots + X_n}{n}$$

$$s^2 = \frac{(X_1 - \bar{X})^2 + (X_2 - \bar{X})^2 + \cdots + (X_n - \bar{X})^2}{n - 1}$$

$$\hat{p} = \frac{k}{n} \text{ (where } k = \text{number of "successes"})$$

总体参数

$$\mu = \text{population mean}$$

$$\sigma^2 = \text{population variance}$$

$$p = \text{总体比例}$$

$\bar{X}_1 - \bar{X}_2$ (based on samples from two populations)

$\mu_1 - \mu_2$ = difference of two population means

$\hat{p}_1 - \hat{p}_2$ (based on samples from two populations)

$p_1 - p_2$ = difference of two population proportions

Example 假设你随机抽取了 $n = 10$ 名 BCIT 学生。对于每位学生，你记录变量 $X = \text{Age}$ ，得到的数据集为：

21	20	20	28	42
31	19	20	18	25

样本均值为： $\bar{X} = \frac{\sum X}{n} = \frac{24}{10} = 24.4$

我们的点估计 $\hat{\mu}$ (总体均值) 为 24.4。

注意：点估计并不保证正确。事实上，我们预期任何点估计都会存在随机误差：

$$\theta = \hat{\theta} + \text{error}$$

幸运的是，中心极限定理为我们提供了一种估计误差大小的方法。然后我们可以把对 θ 的估计表述为一个区间，而不仅仅是一个点估计。

什么是置信区间？

置信区间是对总体参数 θ 的一个区间估计 $(\hat{\theta} - E, \hat{\theta} + E)$ 。

点估计 $\hat{\theta}$ 是区间的中心；误差幅度 E 延伸到置信区间的两端。我们认为 θ 位于该区间内，并以一定程度的置信度相信这一点。

μ 的置信区间

在深入复杂细节之前，我们先看看这在实践中是如何运作的。

示例 假设你随机抽取了 $n = 100$ 名 BCIT 学生。变量 $X = \text{age}$ 的样本数据如下所示。

26,	31,	26,	17,	26,	22,	22,	26,	31,	18,
30,	20,	30,	23,	28,	25,	26,	23,	24,	26,
33,	35,	27,	29,	25,	31,	25,	27,	22,	34,
17,	31,	22,	27,	25,	22,	17,	24,	27,	31,
32,	28,	27,	22,	26,	27,	27,	23,	21,	23,
31,	20,	25,	28,	28,	21,	23,	26,	25,	27,
18,	26,	27,	32,	26,	22,	23,	23,	26,	29,
28,	18,	17,	20,	29,	24,	28,	27,	26,	17,
25,	21,	26,	32,	32,	24,	28,	24,	25,	33,
31,	22,	25,	23,	26,	24,	25,	22,	30,	27

根据样本数据，你计算得到了样本统计量

$$n = 100$$

$$\bar{X} = 25.52$$

$$s^2 = 16.9996$$

由此我们计算出如下95%置信区间：

$$\text{lower limit} = \bar{X} - 1.984 \times \frac{s}{\sqrt{n}} =$$

$$\text{upper limit} = \bar{X} + 1.984 \times \frac{s}{\sqrt{n}} =$$

(数字1.9840是一个临界t-分数。)

结论：我们有 95% 的把握认为

使用 Z 表 (已知 σ)

总体均值的置信区间 μ : X 变量来源于:

- $\mu_{\bar{X}} = \mu$
- $\sigma_{\bar{X}} = \frac{\sigma}{\sqrt{n}}$
- \bar{X} 在以下任一情况下服从正态分布:
 - o X 本身是正态变量, 或
 - o n 足够大 (通常为 $n \geq 30$)

这些观点表明, 对于 \bar{X} , Z 分数服从标准正态分布

$$Z = \frac{\bar{X} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}}$$

因此有 95% 的概率

$$-1.96 < \frac{\bar{X} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}} < 1.96$$

解出 μ 告诉我们

$$\bar{X} - 1.96 \frac{\sigma}{\sqrt{n}} < \mu < \bar{X} + 1.96 \frac{\sigma}{\sqrt{n}}$$

注意: 这种形式的 95% 置信区间要求已知 σ (用于底层变量 X)。在不知道 μ 的情况下却设想我们会知道 σ , 这是不现实的。

示例 设 X = 为一个人在更换手机前使用手机的时长（以月为单位）。假设我们不知道 μ ，但不知何故，我们知道 $\sigma = 13.0$ 月。

求 μ 的 95% 置信区间。

1. 为随机样本（样本量为 $n = 50$ ）收集 X 数据。

2. 计算样本统计量：

$$\bar{X} = 32.5$$
$$s = 13.2$$

对于此问题，我们假设 $\sigma = 13.0$ 。

3. 计算误差幅度：

$$E =$$

4. 计算置信区间的上下限：

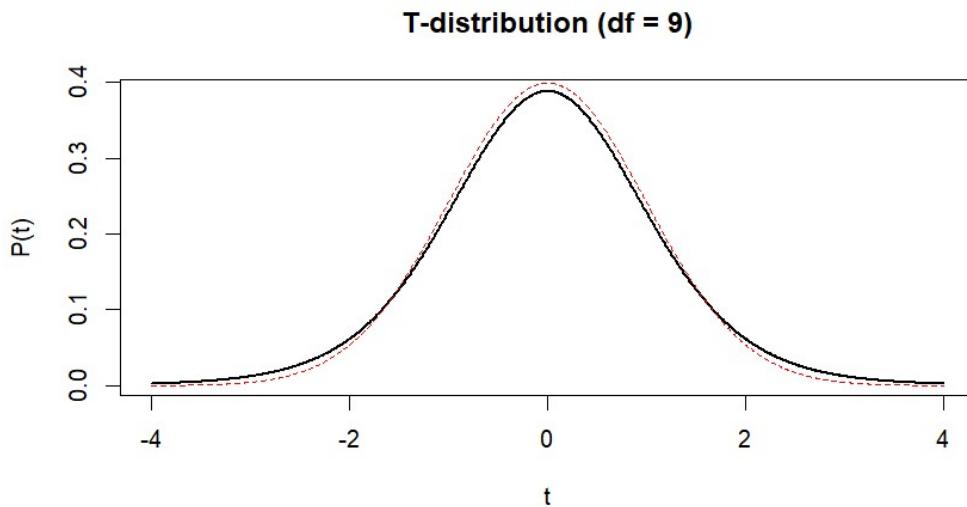
5. 结论：

使用 t 分布表 (σ 未知)

在现实情况下，我们不知道 σ 。于是我们使用 t 统计量：

$$T = \frac{\bar{X} - \mu}{s/\sqrt{n}}$$

变量 T 遵循 *Student's t-distribution* T_{n-1} ，具有 $n - 1$ “自由度”。该分布与标准正态接近，但在“尾部”包含更多概率。



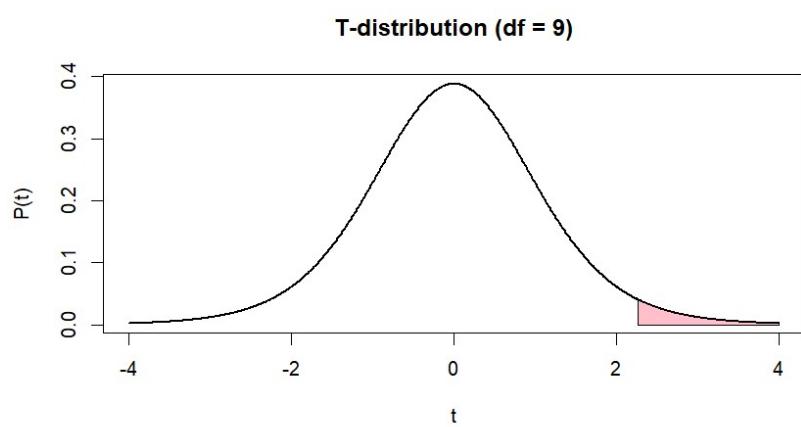
Critical t-Values

对于置信区间，我们常常需要 *critical t-value*

$$t_{\alpha/2} = \text{the value such that } P(T > t_{\alpha/2}) = \frac{\alpha}{2}$$

我们使用以下公式计算临界 t 值：

- 学生t分布表，或
- the R function:
`qt(1-alpha/2,
 df = n-1)`



Example Namzor 公司希望检验其硬盘抵御高温的能力。为控制成本，随机抽取了 10 个硬盘进行测试。故障温度似乎服从正态分布。根据样本，我们得到：

$$\bar{X} = 50.0 \text{ } ^\circ\text{C}$$

$$s = 3.0 \text{ } ^\circ\text{C}$$

a. 构建 μ 的95%置信区间，即失效温度的总体均值。

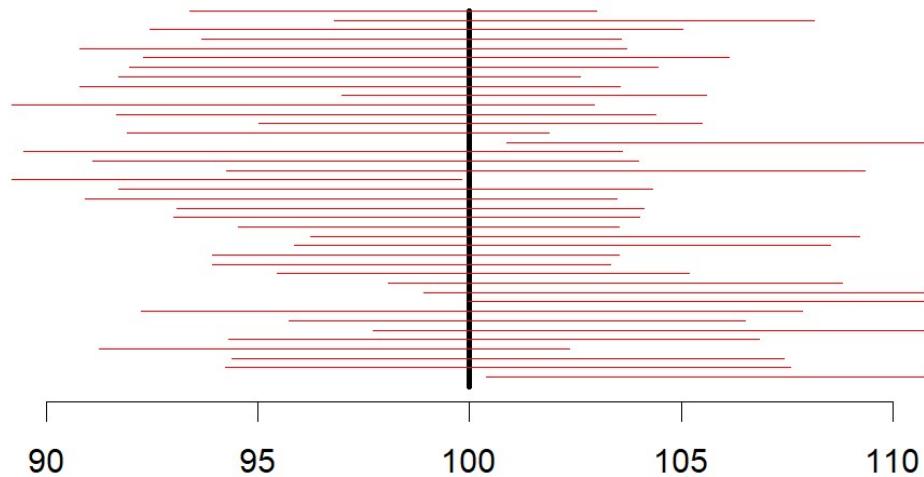
b. 构造总体均值的 90% 置信区间。

我们说的 95% 置信度是什么意思？

我们知道，相对于 μ ，有 95% 的概率 \bar{X} 位于误差幅度 E 内。然而，说有 95% 的概率 μ 位于置信区间 $(\bar{X} - E, \bar{X} + E)$ 内是没有道理的，为什么？*not*

是置信区间是随机的，而不是 μ ！

40 confidence intervals for mu



我们可以说的是：*can*

如果我们从随机样本中收集数据，那么所得置信区间有 95% 的概率包含真实的 μ 。

换句话说，如果我们能为许多 不同的随机样本构建置信区间，那么在 95% 的样本中， μ 会落在所得的置信区间内。

为简便起见，我们这样表述：

“我们有 95% 的把握认为 μ 位于该区间内。”

示例 与访问内部存储器（RAM）相比，访问磁盘存储要慢得多。对于某一特定系统，针对访问磁盘存储所需时间进行了 35 次测量。测得平均值为 0.0293 秒，标准差为 0.0032。

a. 求真实平均磁盘访问时间 μ 的 95% 置信区间。

b. 如果我们错误地使用了临界 Z 值 (1.96) 而不是 T ，95% 置信区间会是多少？

确定样本量

我们已经基于已知数据构建了置信区间。假设我们尚未收集样本，那么我们会想确定为了在估计总体参数时达到某一误差幅度，所需的样本量 n 。

从下面开始

$$E = z_{\alpha/2} \cdot \frac{\sigma}{\sqrt{n}}$$

我们可以解出 n ，得到：

$$n = \left(z_{\alpha/2} \frac{\sigma}{E} \right)^2$$

示例（确定样本量） 求出在 BCIT 估计计算机平均使用年限所需的样本量。假设有 95% 的置信度，样本均值的误差不超过 0.25 年。在先前的研究中，BCIT 计算机年龄的标准差为 $\sigma = 0.5$ 年。