中心极限定理(Author:Black)

前情提要:

当我们计算一个总体的均值和方差时, 经常会遇到总体数目过大无法计算的情况, 这是我们可以通过采样来进行估计, 这里我们使用的估计方法的依据就是中心极限定理

中心极限定理性质:

对总体进行多次随机取样并且每次取样的**维数相同(假设为n)**,这些样本的均值服从正太分布,该正太分布的均值 μ_x 近似于总体均值 μ ,正态分布的方差 σ_x^2 等于总体方差除以样本维数n: $\sigma_x^2 \approx \frac{\sigma^2}{n}$ 。当**n越大**时估计值于实际值越接近

置信区间

前情提要:

我们通过中心极限定理估计出总体均值,但这个值的准确度我们是无法衡量的,我们只知道维数越大准确度越高,但是具体多少维度对应多少的准确度我们还是无法确定的。这样的话我们还是无法衡量我们估计出来的数值是否可信,但是我们可以定义一个数值区间,由于样本均值的分布我们已知,那么总体均值在这个区间的概率就是可求的,这个区间就是置信区间,置信区间要比估计值更直观。

求解置信区间得方法:

1.选择总体统计量

也就是说,我们希望为那个统计量构建置信区间。常见的如均值和比例。比如身高平均值、药效持续时长、治愈率等。选择好统计量,则可以开始进行下一步。

2.求其抽样分布

为了求出统计量的抽样分布,需要知道其期望、方差以及分布。以均值为例(我们构建总体均值的置信区间),我们

知道对于均值抽样分布(推导过程,详见前文链接):
$$E(ar{X})=\mu \quad Var(ar{X})=rac{\sigma^2}{n}$$

知道了期望和方差,下面就需要知道抽样分布了。我们知道,根据中心极限定理,当样本很大的时候,均值抽样分布符合正太分布。那如果样本比较小的时候呢?答案是:当样本比较小的时候,均值抽样分布符合t分布。用数学方法表示就是:

- 样本很大的时候, $ar{X}\sim N(\mu,rac{\sigma^2}{n})$ 。这里,尽管我们不知道总体的方差,但可以用总体方差的点估计量来估计。因此,改写为: $ar{X}\sim N(\mu,rac{s^2}{n})$
- 样本比较小的时候, $ar{X}\sim t(v)$ 。这里,v是表示自由度,且v=n-1,其中n为样本大小。(这里不对t分布做更多的讨论)

3.决定执行水平

置信水平表明,我们有多大的信心使得总体统计量位于区间(a, b)内。常用的置信水平是95%,需要注意的是:**置信水平越高,区间越宽,置信区间包含总体统计量的几率也就越大。但是如果置信区间过大,就会失去其意义。**举例来说,"某个地区男性的平均身高介于100cm和200cm之间",这个概率几乎可以说是100%,但是这样的论断,完全没有实际的意义。现在确定了置信区间,最后就剩下求解置信上下限了。

4.求出置信上下限

均值抽样分布符合正太分布,且置信水平为95%时: 我们已知 $ar{X}\sim N(\mu,rac{\sigma^2}{n})$,将其标准化后得到:

$$Z=rac{ar{X}-\mu}{rac{\sigma^2}{n}}=rac{\sqrt{n}(ar{X}-\mu)}{\sigma}$$
 $Z\sim N(0,1)$ 查表可得: 当 $P(Z< Z_a)=0.025$ 时,

 $Z_a = -1.96$; 当 $P(Z < Z_b) = 0.975$ 时, $Z_b = 1.96$ 。因此,我们需要求解下面的不等式,其中 $ar{m{\chi}}$ 用均值点估计量替换, $m{\sigma}$ 用方差点估计量替换:

$$-1.96 < rac{\sqrt{n}(ar{X}-\mu)}{\sigma} < 1.96$$
 $ar{X} - rac{1.96\sigma}{\sqrt{n}} < \mu < ar{X} + rac{1.96\sigma}{\sqrt{n}}$ 到此为止,就求出

了置信水平为95%下的置信区间为: $(ar{X}-rac{1.96\sigma}{\sqrt{n}},ar{X}+rac{1.96\sigma}{\sqrt{n}})$

均值抽样分布符合t分布,且置信水平为95%时: 我们已知 $ar{X} \sim t(v)$,将其标准化后得到: $T = rac{X - \mu}{rac{s}{\sqrt{n}}}$

求解时,我们将 $ar{m{X}}$ 和 $m{S}$ 分别用均值和方法的点估计量代入即可。类似的,变换不等式则可以求出置信区间为:

$$(ar{X}-trac{s}{\sqrt{n}},ar{X}+trac{s}{\sqrt{n}})$$
,其中t通过查表得出。