

1. 期望值

在研究期望值之前，我们看看数据：(3,3,3,4,5)。以前，我们计算均值的方法是：

$$\frac{3 + 3 + 3 + 4 + 5}{5} = 3.6$$

我们可以换一种思路：

$$\begin{aligned} & \frac{3 \times 3 + 1 \times 4 + 1 \times 5}{5} \\ &= 0.6 \times 3 + 0.2 \times 4 + 0.2 \times 5 \\ &= 60\% \times 3 + 20\% \times 4 + 20\% \times 5 \end{aligned}$$

也就是说，我们运算转换为了将数据的概率与数据相乘再求和的过程。这种通过数据出现的概率来计算均值的方式就是期望值的运算方式。

随机变量的期望值 $E(X)$ 其实也就是总体的均值，只是此时总体是无穷的，所以无法用全部求和然后除以数目的方式来求均值。但是，如果我们知道值的频率，计算均值就成为可能，这就是计算随机变量期望值的方式。

如何知道值的频率呢？那就是参照概率分布。我们用频率作为权重，然后计算出所有结果的加权平均值。

例如，投篮命中率为50%，投掷6次，统计投中的命中率：

命中数(K)	概率(P)	N个选择K		P(X=K)
0	0.015625	1		0.015625
1	0.015625	6		0.09375
2	0.015625	15		0.234375
3	0.015625	20		0.3125
4	0.015625	15		0.234375
5	0.015625	6		0.09375
6	0.015625	1		0.015625

期望值为：

$$\begin{aligned} E(X) &= 0 \times 1.563\% + 1 \times 0.938\% + 2 \times 23.438\% + 3 \times 31.25\% + 4 \times 23.438\% + 5 \times 0.938\% + 6 \times 1.563\% \\ &= 3 \end{aligned}$$

也就是说投6次，投中3次的概率最大。

期望值利用频率进行加权平均

2. 期望值的一般公式

X = # of successes with probability p after n trials

$$E(x) = n \cdot p$$

例如： X = # of baskets i make after 10 shots with $p = 40\%$. 那么 $E(x) = 10 \times 40\% = 4$ 。

接下来证明一下这个公式。我们知道二项分布的概率公式为：

$$P(X = k) = \binom{n}{k} p^k \cdot (1 - p)^{n-k}$$

则：

$$\begin{aligned} E(X) &= \sum_{k=0}^n k \binom{n}{k} p^k \cdot (1 - p)^{n-k} \\ &= \sum_{k=1}^n k \cdot \frac{n!}{k!(n-k)!} p^k \cdot (1 - p)^{n-k} \\ &= \sum_{k=1}^n \frac{n!}{(k-1)!(n-k)!} p^k \cdot (1 - p)^{n-k} \end{aligned}$$

提出一个np来

$$\begin{aligned} E(X) &= \sum_{k=1}^n \frac{n!}{(k-1)!(n-k)!} p^k \cdot (1 - p)^{n-k} \\ &= \sum_{k=1}^n \frac{n(n-1)!}{(k-1)!(n-k)!} p p^{k-1} \cdot (1 - p)^{n-k} \\ &= np \sum_{k=1}^n \frac{(n-1)!}{(k-1)!(n-k)!} p^{k-1} \cdot (1 - p)^{n-k} \end{aligned}$$

我们希望期望值为np，也就是说让后面的求和式等于1即可。我们使用换元法：

$$a = k - 1, b = n - 1$$

$$a + 1 = k, b + 1 = n$$

$$n - k = b - a$$

所以：

$$\begin{aligned} E(X) &= np \sum_{k=1}^n \frac{(n-1)!}{(k-1)!(n-k)!} p^{k-1} \cdot (1 - p)^{n-k} \\ &= np \sum_{a=0}^b \frac{b!}{a!(b-a)!} p^a (1 - p)^{b-a} \end{aligned}$$

np后面的求和公式是对二项分布的每一项求和，让后将所有的概率加到一起，所以就是1。最终推导出：

$$E(X) = np$$