

目录

第一部分	数学期望 mathematic expectation	2
1	加权平均数： $\bar{x} = \frac{\sum (x \cdot \text{对应权重} w)}{\sum (\text{对应权重} w)}$	2
2	“期望”：是对长期价值的数字化衡量.	2
3	“离散型”随机变量的“数学期望”： $E(X) = \sum_{k=1}^{\infty} (x_k P_k)$	3
4	“连续型”随机变量的“数学期望”： $E(X) = \int_{-\infty}^{\infty} [x \cdot f(x)] dx \leftarrow$ 其中的 $f(x)$ 是“概率(密度)函数”.	4
5	“随机变量函数”的“数学期望”	6
5.1	由“离散型随机变量X”构造出的新函数 $Y=g(X)$ ：其数学期望是： $E(Y) = E(g(X)) = \sum_{i=1} [g(x_i) \cdot P_i]$	6
5.2	由“连续型随机变量X”构造出的新函数 $Y=g(X)$ ：其数学期望是： $E(Y) = E(g(X)) = \int_{-\infty}^{\infty} [g(x) f(x)] dx$	7

文件名

第一部分 数学期望 mathematic expectation

1 加权平均数： $\bar{x} = \frac{\sum (x \cdot \text{对应权重} w)}{\sum (\text{对应权重} w)}$

加权平均数，和本章要讲的“数学期望”，没什么关系。但两者的公式，确有相似之处。所以就把“加权平均数”也写在这里。

若n个数 x_1, x_2, \dots, x_n 的“权重”，分别是 w_1, w_2, \dots, w_n ，那么，这n个数的“加权平均值”就是：
 $\bar{x} = \frac{x_1w_1 + x_2w_2 + \dots + x_nw_n}{w_1 + w_2 + \dots + w_n}$. 即： $\bar{x} = \frac{\sum (x \cdot \text{对应权重} w)}{\sum (\text{对应权重} w)}$

例

各考试	平时测验=得到了80分	期中考试=90分	期末考试=95分
权重	0.2	0.3	0.5

则，你成绩的“加权平均值”：

$$\bar{x} = \frac{\sum (x \cdot \text{对应权重} w)}{\sum (\text{对应权重} w)} = \frac{(80 \cdot 0.2) + (90 \cdot 0.3) + (95 \cdot 0.5)}{0.2 + 0.3 + 0.5} = 90.5$$

2 “期望”：是对长期价值的数字化衡量.

各个股票的价格有涨有跌，那你怎么判断它们各自的价值，到底几何？方法就是——数学期望。
“期望”是对“长期价值”的数字化衡量。——即“长期中会得到的数学均值”。即在长期中(无数次试验)的状态下，能取到的稳定结果(即均值)为何。

“数学期望”之所以有效，是因为“大数定律”在背后起作用。

- 大数定律把“随机变量x”在局部上的“随机性数值变化”，固定到“整体上的确定性”，也就是概率。
- 而“数学期望”，又把“概率”代表的长期价值，变成了一个具体的数字，方便我们比较。

几乎所有的金融产品的价值，如基金，股票，都可以用“数学期望”来衡量它们是否值得投资。
如果“赢的期望”超过“输的期望”，即数学期望是正的，它就值得长期投资。
对于游戏开发者来说，如何保证游戏的平衡性？即不让某些游戏中的职业过强或过弱？方法就

是衡量每个角色职业能活下来的“数学期望”。然后调整参数，达到“数学期望”上的平衡。

不过注意：数学期望，有时也会有“主观价值判断”的涉入。因为每个人，对同样事物赋予的“价值高低”的判断不同，所以不同个体的数学期望，也不一样。比如，俄罗斯轮盘赌，那些把赢钱看得比自己生命更重的人，他们赋予这个游戏的数学期望就更高。

3 “离散型”随机变量的“数学期望”： $E(X) = \sum_{k=1}^{\infty}(x_k P_k)$

该公式的意思就是：将该随机变量的一切可能的“取值”，各自乘以其对应的“概率”，然后将这些乘积“求总和”。如果该求和，能得到一个“绝对收敛”的数，那么这个收敛数，就是该“离散型随机变量”的“数学期望E”。记为 $E(x)$ 。

它其实是简单算术平均的一种推广，类似“加权平均”。

具体就是：

离散型随机变量X 的取值为： X_1, X_2, \dots, X_n ，其每个X的取值，对应的概率为 $p(X_1), p(X_2), \dots, p(X_n)$ 。这些概率，也可理解为数据 X_1, X_2, \dots, X_n 出现的频率 $f(X_i)$ 。则：

$$X_1 \cdot p(x_1) + X_2 \cdot p(x_2) + \dots + X_n \cdot p(x_n) = \sum_{k=1}^n (x_k \cdot p_k) = \underbrace{E(X)}_{\text{随机变量X的期望}}$$

← 这个公式和“加权平均数”的公式很像，只不过是把“权重”换成了“概率”。

例

你在一游戏中，要么会得到0元，要么100元，具体概率如下。则你的期望为？

X(元)	0	100
P(概率)	3/4	1/4

$$E(X) = \sum_{k=1}^n (x_k \cdot p_k) = (0 \cdot \frac{3}{4} + 100 \cdot \frac{1}{4}) = 25 \text{元}$$

例

某股票，现在价格50元。它有40%的概率涨到60块，有30%的概率保持不变，还有30%的概率跌到35块。即：

收益 X(元)=未来价格-现在价格(50元)	=60-50	=50-50	=35-50
P	0.4	0.3	0.3

那么它未来涨跌收益的“数学期望”就是：

$$E(X) = (60 - 50) \cdot 0.4 + (50 - 50) \cdot 0.3 + (35 - 50) \cdot 0.3 = -0.5$$

这个收益的期望，是负数。说明长期来看，这只股票趋向于是亏钱的，不值得买。

例

投篮得分X ↓	← 命中概率	← 数学期望
近距离篮下投，得2分	0.55	2×0.55=1.1分
中距离投篮，得2分	0.45	2×0.45=0.9分
远距离投三分球，得3分	0.35	3×0.35=1.05分

每种进攻方式的价值，原本没办法比较，有了“数学期望”后，就可以进行比较了。所以要多采用“近距离”和“远距离”投篮（因为它们的数学期望值更高），少投“中距离”。事实上，在NBA 篮球联赛中，不少球队就是照这个思路制定策略的。

4 “连续型”随机变量的“数学期望”： $E(X) = \int_{-\infty}^{\infty} [X \cdot F(X)] DX \leftarrow$ 其中的 $F(X)$ 是“概率(密度)函数”

例

某城市, 家庭中拥有孩子的数量, 是一个随机变量X, 取值为0,1,2,3.

	孩子数量X=0	x=1	x=2	x=3
概率	P=0.01	P=0.9	P=0.06	P=0.03

该城市的家庭, 孩子数量的期望就是:

$E(X) = \sum_{k=1}^n (x_k \cdot p_k) = (0 \cdot 0.01) + (\underbrace{1}_{\text{1个孩子}} \cdot \underbrace{0.9}_{\text{概率是0.9}}) + (2 \cdot 0.06) + (3 \cdot 0.03) = 1.11$

例

有甲乙两人,

- 甲会生产出“次品的数量”和“相应概率”的数据为:

次品数量 X_1	0	1	2	3
概率P	0.3	0.3	0.2	0.2

- 乙会生产出“次品的数量”和“相应概率”的数据为:

次品数量 X_2	0	1	2	3
概率P	0.2	0.5	0.3	0

问: 两人谁的技术水平高? 那么我们就来看他们两人各自的“期望”:

- “甲生产出次品的数量”的期望是:

$E(X_1) = \sum_{k=1}^n (x_k \cdot p_k) = (0 \cdot 0.3) + (1 \cdot 0.3) + (2 \cdot 0.2) + (3 \cdot 0.2) = 1.3$

- “乙生产出次品的数量”的期望是:

$E(X_2) = \sum_{k=1}^n (x_k \cdot p_k) = (0 \cdot 0.2) + (1 \cdot 0.5) + (2 \cdot 0.3) + (3 \cdot 0) = 1.1$

所以, 甲的次品期望 \geq 乙的. 即乙的水平高.

4 “连续型”随机变量的“数学期望”： $E(X) = \int_{-\infty}^{\infty} [x \cdot f(x)] dx$
 \leftarrow 其中的 $f(x)$ 是“概率(密度)函数”.

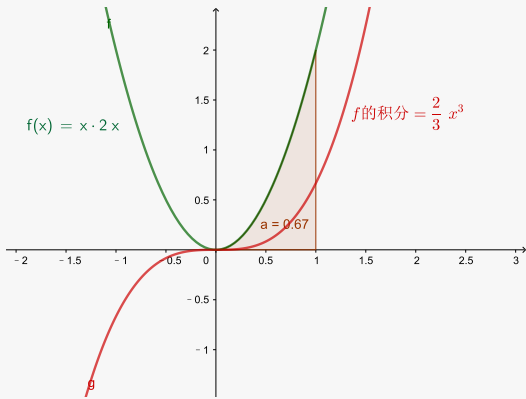
如果这个积分: $E(X) = \int_{-\infty}^{\infty} \left[x \cdot \underbrace{f(x)}_{\text{概率函数}} \right] dx$ 的值, 是绝对收敛的. 则, 该积分的值, 就是“连续型”随机变量的“数学期望”.

例

求概率函数 $f(x) = \begin{cases} 2x & (0 < x < 1) \\ 0 & (else) \end{cases}$ 的期望值.

4 “连续型”随机变量的“数学期望”： $E(X) = \int_{-\infty}^{\infty} [X \cdot F(X)] DX \leftarrow$ 其中的 $F(X)$ 是“概率(密度)函数”

$$\begin{aligned} E(X) &= \int_{-\infty}^{\infty} \left[x \cdot \underbrace{f(x)}_{\text{概率函数}} \right] dx \\ &= \int_{x \text{ 的下限}=0}^{x \text{ 的上限}=1} \left[x \cdot \underbrace{2x}_{\text{即本例的概率函数} f(x)} \right] dx \\ &= \int_0^1 2x^2 dx = 2 \int_0^1 x^2 dx \leftarrow \text{根据公式: } \int x^n dx = \frac{x^{n+1}}{n+1} \\ &= 2 \cdot \left(\frac{x^{2+1}}{2+1} \right) \Big|_0^1 \\ &= \frac{2}{3} x^3 \Big|_0^1 = \frac{2}{3} \end{aligned}$$



例

某产品, 根据寿命长短(用随机变量X表示), 分为三档, 每档有不同的定价.
该随机变量X(寿命), 符合 $\lambda = \frac{1}{10}$ 的“指数分布”.

(别忘了, 指数分布的“概率函数”公式是: $f(x) = \begin{cases} \lambda e^{-\lambda x} & (x \geq 0) \\ 0 & (x < 0) \end{cases}$)

根据寿命 ,分档的价格是:

寿命(年)	$X \leq 1$	$1 \leq X \leq 2$	$2 \leq X \leq 3$	$X > 3$
价格(元)	1500	2000	2500	3000

我们要先算出, 产品在“每个价格区间”的概率是多少? 因为下面求“价格期望”时, 要用到这些概率数值.

$$P\{\text{寿命} X \leq 1\text{年}\} = \int_{0\text{年寿命}}^{1\text{年寿命}} \underbrace{\left(\underbrace{\lambda}_{=\frac{1}{10}} e^{-\lambda x} \right)}_{\text{指数分布的概率函数} f(x)} dx = \int_0^1 \left(\frac{1}{10} e^{-\frac{1}{10}x} \right) dx = 0.0952$$

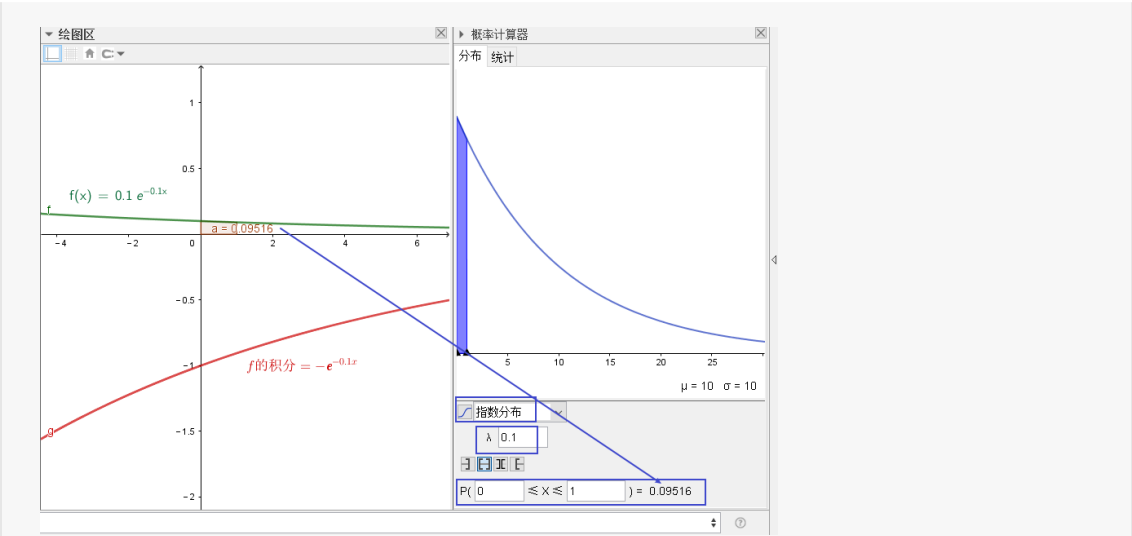
$$P\{1 < X \leq 2\} = \int_1^2 (\lambda e^{-\lambda x}) dx = \int_0^1 \left(\frac{1}{10} e^{-\frac{1}{10}x} \right) dx = 0.0861$$

$$P\{2 < X \leq 3\} = \int_2^3 (\lambda e^{-\lambda x}) dx = \int_2^3 \left(\frac{1}{10} e^{-\frac{1}{10}x} \right) dx = 0.0779$$

$$P\{X > 3\} = \int_3^{+\infty} (\lambda e^{-\lambda x}) dx = \int_3^{+\infty} \left(\frac{1}{10} e^{-\frac{1}{10}x} \right) dx = 0.7408$$

现在就有:

寿命X(年)	(0-1]	(1-2]	(2-3]	≥ 3
价格Y(元)	1500	2000	2500	3000
概率P	0.0952	0.0861	0.0779	0.7408



所以, 该产品的价格期望值, 就是:

$$E(\text{价格}Y) = \left(\underbrace{1500}_{\text{“属于该寿命段”产品的价格}} \cdot \underbrace{0.0952}_{\text{“会属于该寿命段产品”的概率}} \right. \\ \left. + (2000 \cdot 0.0861) \right. \\ \left. + (2500 \cdot 0.0779) \right. \\ \left. + (3000 \cdot 0.7408) \right. \\ \left. = 2732.15\text{元} \right.$$

5 “随机变量函数”的“数学期望”

即用随机变量X, 构造出新的函数 Y=g(X), 来求这个“新函数Y”的数学期望.

5.1 由 “离散型随机变量X” 构造出的新函数 Y=g(X) : 其数学期望是:

$$E(Y) = E(g(X)) = \sum_{i=1} [g(x_i) \cdot P_i]$$

	数学期望
“离散型”的随机变量 X	$E(X) = \sum (X_i P_i)$
由“离散型随机变量X” 构造出的新函数 Y=g(X)	$E(Y) = E(g(X)) = \sum_{i=1} [g(x_i) \cdot P_i]$

例

有“离散型”随机变量X :

X	0	1	2
P	0.1	0.6	0.3

由X构造出的新函数: Y=4X+1, 就有:

Y=4X+1	$4 \times (0) + 1 = 1$	$4 \times (1) + 1 = 5$	$4 \times (2) + 1 = 9$
P	0.1	0.6	0.3

则, Y的期望就是:

$E(Y) = E(g(X)) = \sum_{i=1} [g(x_i) \cdot P_i] = (1 \cdot 0.1) + (5 \cdot 0.6) + (9 \cdot 0.3) = 5.8$

5.2 由 “连续型随机变量X” 构造出的新函数 Y=g(X) : 其数学期望是:

$E(Y) = E(g(X)) = \int_{-\infty}^{\infty} [g(x) \cdot f(x)]dx$

	数学期望
“连续型”的随机变量 X	$E(X) = \int_{-\infty}^{\infty} [x \cdot f(x)]dx$
由 “连续型随机变量X” 构造出的新函数 Y=g(X)	$E(X) = E(g(X)) = \int_{-\infty}^{\infty} [g(x) \cdot f(x)]dx$

例

有“连续性”随机变量X, 其概率函数是: $f(x) = \begin{cases} \frac{1}{2} & (0 \leq X \leq 2) \\ 0 & (else) \end{cases}$

由X构造出的新函数Y是: $Y = 4X + 1$

则: Y的数学期望就是:

$$\begin{aligned} E(Y) &= E(4X + 1) \\ &= \int_{-\infty}^{\infty} [g(x) \cdot f(x)]dx \\ &= \int_0^2 [\underbrace{(4X + 1)}_{\text{即}g(x)} \cdot \underbrace{\frac{1}{2}}_{\text{即}f(x)}]dx = 5 \end{aligned}$$