

目录

第一部分	随机变量 random variable	2
第二部分	概率函数：PMF (离散型数据的, 称为“概率质量函数 Probability mass function”) & PDF (连续性数据的, 称为“概率密度函数 Probability Density Function”)	2
1	离散型数据的 PMF	2
2	连续性数据的 PDF	3
2.1	连续型随机变量, 取任一“个别值”的概率, 都为0. . . . .	4
2.2	如何求 PDF在某一x点处的y值(概率)? . . . . .	5
第三部分	累积函数 $F(x) = P\{X \leq x\} = \sum_{x_k \leq x} p_k$ : Cumulative Distribution Function (CDF) ← 是对“概率函数”值的累加结果	5
3	★累加函数的计算公式	9
4	对“概率函数f(x)”求积分, 就得到“累加函数F(x)”. 反之, 对“累加函数F(x)”求导, 就得到“概率函数f(x)”. 即: ① $\int$ 概率函数 $f(x) =$ 累加函数 $F(x)$ , ② $(\text{累加函数 } F(x))' =$ 概率函数 $f(x)$	9
5	性质	11
5.1	性质1: 有界性. $F(x) = P\{\text{随机变量 } X \leq \text{随机变量的取值 } x\}, x \in (-\infty, +\infty)$ . 即 $0 \leq F(x) \leq 1$ . . . . .	11
5.2	性质2: 单调不减性. 即对于任意的 $x_1 < x_2$ , 有: $F(x_1) \leq F(x_2)$ . . . . .	12
5.3	性质3: 规范性. $F(-\infty)=0, F(+\infty)=1$ . . . . .	12
5.4	性质4: 右连续性. $\lim_{x \rightarrow x_0^+} F(x) = F(x_0)$ . . . . .	13
第四部分	随机变量函数的分布	13

# 文件名

## 第一部分 随机变量 random variable

随机变量: 常用大写字母X,Y,Z 或希腊字母来表示.  
随机变量的取值 : 用小写字母 x,y,z等表示.

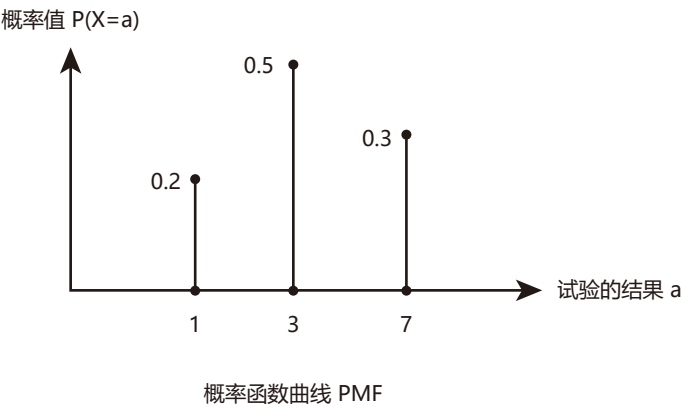
比如, 随机变量X, 其=a的话, 我们就把这个事件记作  $\{X = a\}$ . 其概率就是  $P\{X = a\}$ , 或写作  $P(X = a)$ .

离散型随机变量	其值是 “有限可列举”的, 如, 为n个有限取值: $\{x_1, x_2, \dots, x_n\}$ ).
连续型随机变量	其值无法逐个列举(即是无穷无尽个的), 是一段区间. 只能写成: $X = \{x a \leq x \leq b\}, -\infty < a < b < \infty$ .

## 第二部分 概率函数 : PMF (离散型数据的, 称为“概率质量函数 Probability mass function”) & PDF (连续性数据的, 称为“概率密度函数 Probability Density Function”)

### 1 离散型数据的 PMF

描述“离散型数据”的概率分布情况的曲线, 称为“概率质量函数” (PMF) .



比如, 掷骰子, 不同点朝上的概率为: 
$$\underbrace{p_i}_{\text{骰子在第}i\text{点的概率}} = \underbrace{P(X = a_i)}_{\text{随机变量}X\text{在第}i\text{点时的概率}}, \quad i \in 1, 2, 3, 4, 5, 6$$

- 在上面这个函数里 :
- 自变量X : 是“随机变量”的取值.
  - 因变量  $p_i$  是“自变量X所取到某个值  $a_i$ ”的概率.

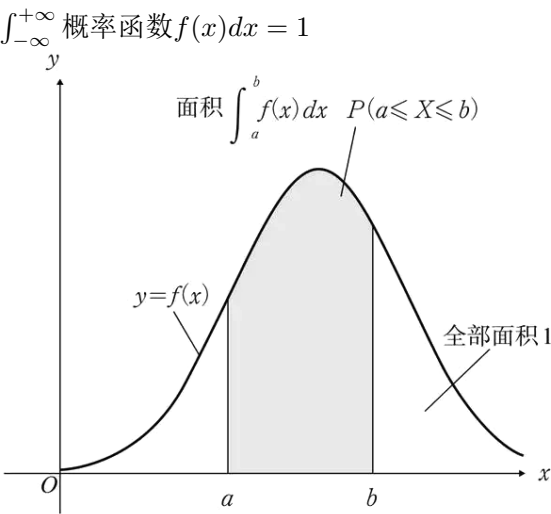
从公式上来看,“概率函数”,一次只能表示一个取值的概率. 比如  $P(X = 1) = 1/6$  就表示: 当随机变量X 取值为 1时 (即骰子投到点数为1时) 的概率为1/6. 所以说, 它一次只能代表“随机变量的一个取值”的概率. (即: P后面的小括号里, 只能写成  $X = \dots$ , 而不能写成  $X_i \dots$  或  $X_j \dots$ , 大于小于符号这些, 就是属于“累加函数”了.)

典型的“离散概率分布”包括: 伯努利分布, 二项分布, 几何分布, 泊松分布等.

## 2 连续性数据的 PDF

“连续型数据”的概率分布, 称为“概率密度函数”(PDF).

“概率密度函数”的某区间上的概率值 = 该区间的函数曲线段, 与x坐标轴之间围成的面积. 实际上就是对“概率密度函数”进行定积分.



例

有概率函数  $f(x) = \begin{cases} kx + 1 & (0 \leq x \leq 2) \\ 0 & (x \text{ 是其他的话}) \end{cases}$

(1)求k.

根据“概率密度函数 f(x)”的性质, 有  $\int_{-\infty}^{+\infty} f(x)dx = 1$ .

既然本题中, x只在(0,2)区间上才有概率值(=kx+1); 而在其他定义域区间上, 概率值都是=0. 这就说明, 该概率函数的全部概率值(“求和=1”), 就只在(0,2)区间上.

即:

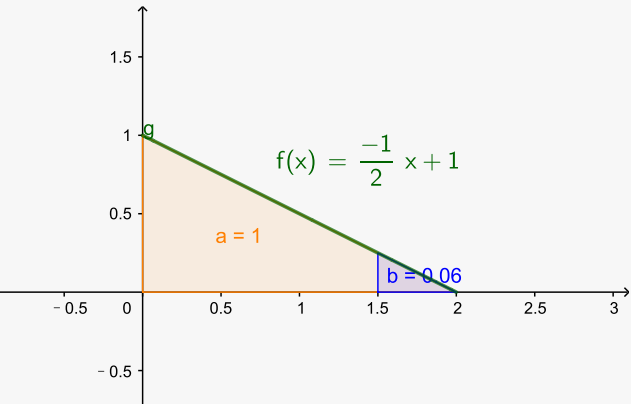
$$\begin{aligned} \int_0^2 (kx + 1)dx &= 1 \\ \int_0^2 \left( \underbrace{k}_{\text{可视为常数}} x \right) dx + \int_0^2 1dx &= 1 \\ k \left( \frac{1}{1+1} x^{1+1} \Big|_0^2 \right) + x \Big|_0^2 &= 1 \\ k \left( \frac{x^2}{2} \Big|_0^2 \right) + 2 &= 1 \\ k \frac{2^2}{2} + 2 &= 1 \\ k &= -\frac{1}{2} \end{aligned}$$

(2)求

$$\begin{aligned} P\{x \leq 2\} \\ &= P\{-\infty < x < 2\} \\ &= \int_{-\infty}^2 \underbrace{f(x)}_{=kx+1, \text{而} k \text{上面已算出} = -\frac{1}{2}} dx \\ &\leftarrow \text{因为} x \text{只在} (0, 2) \text{区间上有值, 所以本处的} (-\infty, 2) \text{其实就可直接写成} (0, 2) \\ &= \int_{-\infty}^2 \left( -\frac{1}{2}x + 1 \right) dx = 1 \end{aligned}$$

(3)求

$$\begin{aligned} P\{1.5 < x < 2.5\} \\ &= \int_{1.5}^{2.5} \underbrace{f(x)}_{=kx+1, \text{而} k \text{上面已算出} = -\frac{1}{2}} dx \\ &\leftarrow \text{因为} x \text{只在} (0, 2) \text{区间上有值, 所以本处的} (1.5, 2.5) \text{其实就可直接写成} (1.5, 2) \\ &= \int_{1.5}^2 \left( -\frac{1}{2}x + 1 \right) dx = 0.0625 \end{aligned}$$



2.1 连续型随机变量，取任一“个别值”的概率，都为0.

比如，在一段区间上，投掷质点(无面积，0维)，该质点砸中任何一个数值的概率，就是为0. 你可以倒过来想：如果“该质点能砸中某个数值”的概率，是可以给出的，比如是 0.000001%，那“一段区间”上是有无穷多的点的，0.000001% 乘以无穷多，一定是会超过 100%的，这就违反了概率不能超过1 的定义. 所以，“质点投中任何位置处”的概率，都无法给出，是0.

所以, 概率为0 的事件, 未必是“不可能事件”. (如, 扔质子)  
概率为1 的事件, 未必是“必然事件”.

2.2 如何求 PDF在某一x点处的y值(概率)?

那么对于“连续性概率函数”, 要求它在“x=某一点处”的概率, 该怎么求呢? → 要用“极限”的概念来求.

即:

$$\begin{aligned} &\lim_{\Delta x \rightarrow 0} \frac{P\{x < \text{随机变量} X < (x + \Delta x)\}}{\Delta x} \\ &= \lim_{\Delta x \rightarrow 0} \frac{\int_x^{x+\Delta x} f(x)dx}{\Delta x} \leftarrow \text{分子分母是}\frac{0}{0}\text{型,用洛必达法则来做.} \\ &\text{即: } P\{x < \text{随机变量} X < (x + \Delta x)\} \approx \underbrace{f(x)}_{y\text{高}} \underbrace{\Delta x}_{x\text{宽}} \end{aligned}$$

所以, 千万不要误认为: “概率密度函数”在某一x点处的y值, 是该x点的概率. 事实上, **概率密度函数在某点的函数值, 是概率在该点的“变化率”(即斜率, 导数)!** 因为对于“连续性数据”来说, 任何一点的概率都是0. 所以任何一点是不存在概率的! 我们只能得到”概率密度函数”在该x点处的斜率. 这个就类似于导数的概念. 导数代表着”该点处切线的斜率”!

典型的“连续概率分布”包括: 正态分布, 指数分布等.



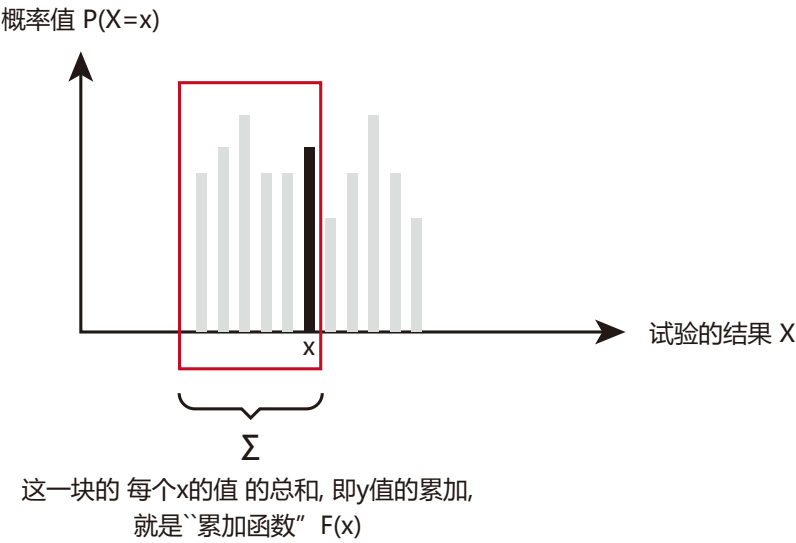
第三部分 累积函数  $F(x) = P\{X \leq x\} = \sum_{x_k \leq x} p_k$

: Cumulative Distribution Function (CDF) ← 是对“**概率函数**”值的累加结果

对于随机变量, 我们通常关心的, 并不是它取某个值的概率(即我们并不关心它的分布律), 而是更关心它落在某个区间内的概率.

比如, 对某考试, 我们更关心的是“不及格的总人数”, 和比如 “分数≥80分的总人数”.

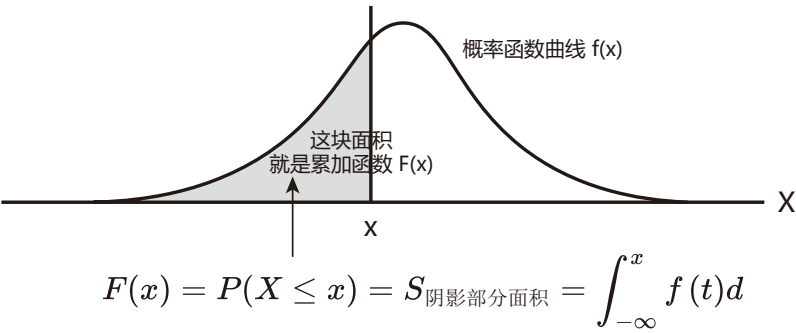
累积函数 Cumulative Distribution Function (CDF) ← 是对“**概率函数**”值的累加结果 . 即对“**概率密度函数**”的积分.



在这些个区间段所占的概率值, 就是用“累加函数”(又叫“分布函数”)来表示的. 即:  
(随机变量  $X \leq$  自变量  $x$ ) =  $\underbrace{F(x)}_{\text{累加函数}} \leftarrow$  它表示随机变量 $X$  落在  $(-\infty, x]$  这段区间上的概率.

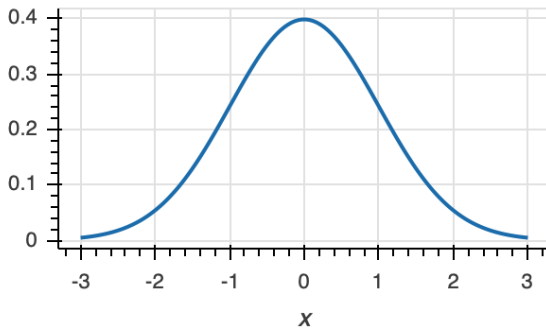
$$\text{累加函数 } F(x) = P\{X \leq x\} = \sum_{x_k \leq x} p_k$$

累加函数  $F(x)$  就是 “ $X$ 取 $\leq x$  的所有值 $x_k$ ” 的概率之和.  
 $P(X \leq x)$  即“ $X$ 的取值不超过 $x$ ” 的概率. 这里 $P$ 后面写 $()$ 或 $\{\}$ 都行, 意思是一样的.

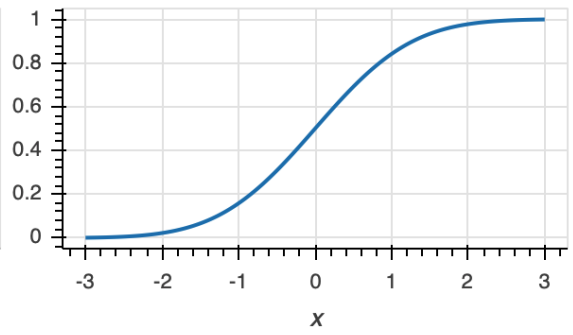


下图, 左边两张是“概率函数”, 右边两张就是“累加函数 CDF”.

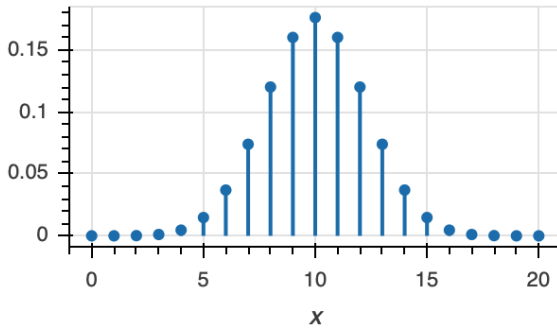
Gaussian PDF



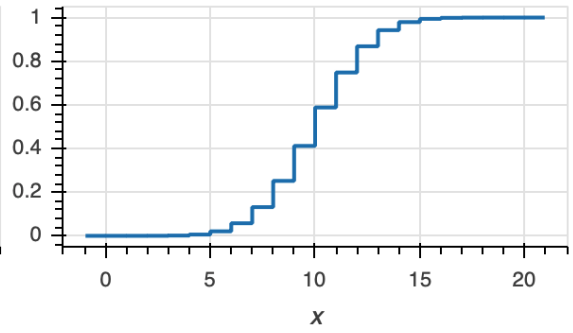
Gaussian CDF



Binomial PMF



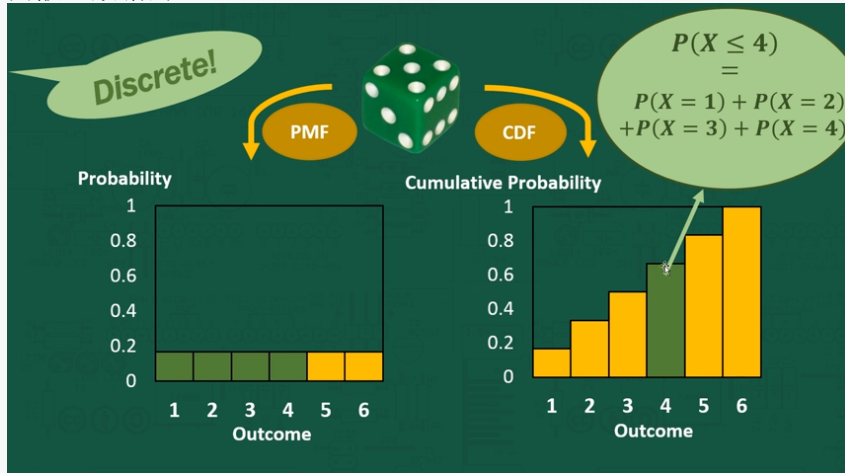
Binomial CDF



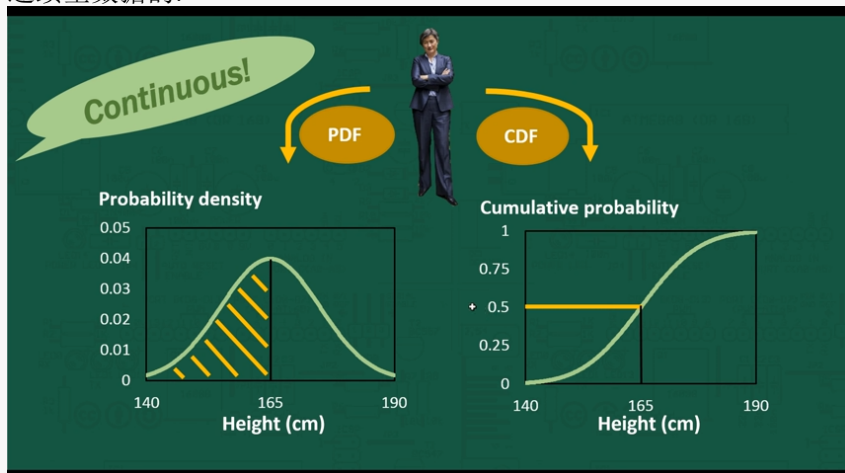
例

下面的图, 左边是“概率函数”, 右边是“累加函数”.

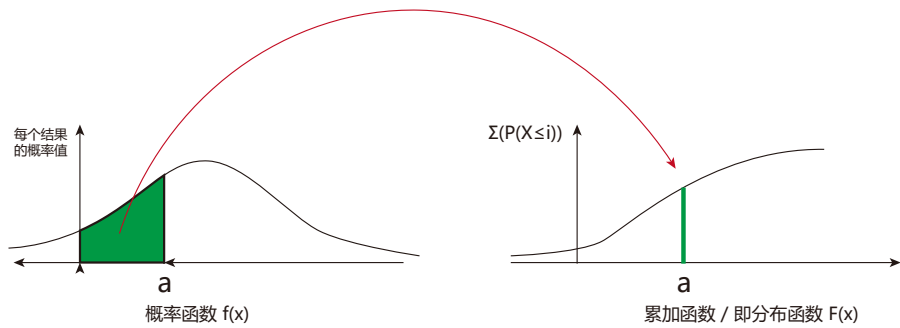
离散型数据的:



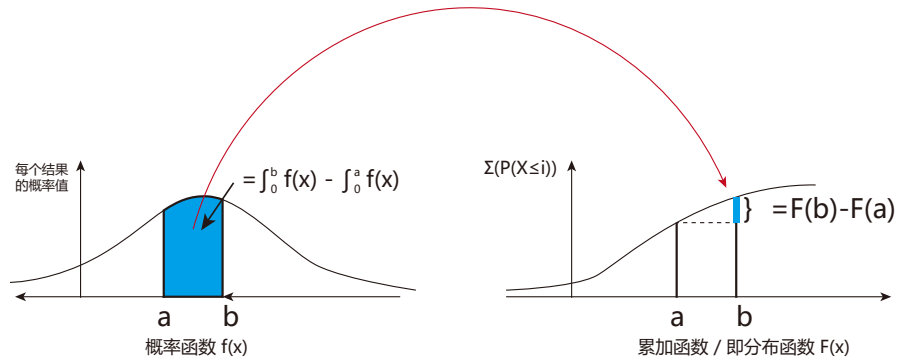
连续型数据的:



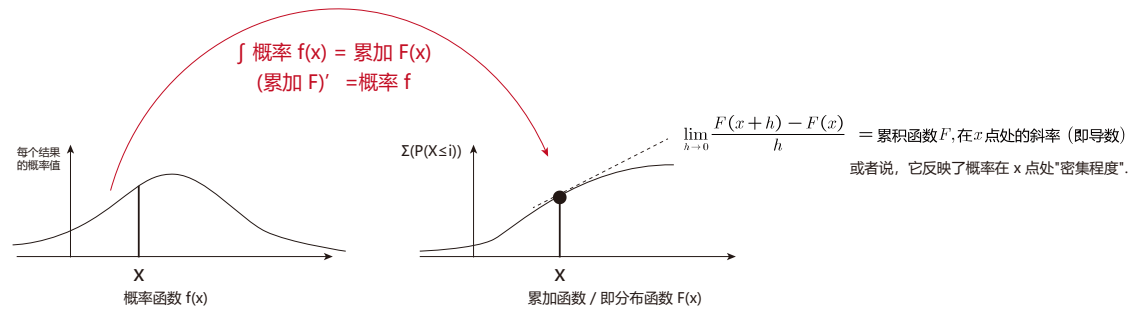
左边这块“绿色面积”的值 = 右边这条“绿线”的长度



左边这块“蓝色面积”的值 = 右边这条“蓝线段”的长度



$\int$  概率  $f(x)$  = 累加  $F(x)$   
(累加  $F'$ ) = 概率  $f$





3   ★累加函数的计算公式

累加函数 $F(x) = P\{X \leq x\}$ 的公式有	图中: 蓝-绿=橙
(1) $P\{X \leq a\} = F(a)$	
(2) $P\{X < a\} = F(a - 0) \leftarrow$ 其中的 $F(a - 0)$ : 就是从左边逼近 $a$ , 不包括 $a$ 点. 所以是“左极限”. 就是 $(-\infty, a)$ 这段区间的概率之和, 不包括 $a$ 点上的概率.	
(3) $P\{X > a\} = 1 - P\{X \leq a\} = 1 - F(a)$	
(4) $P\{X \geq a\} = 1 - F(a - 0)$	
(5) $P\{X = a\} = F(a) - F(a - 0)$	
(6) $P\{a < X \leq b\} = P(X \leq b) - P(X \leq a)$	<p>蓝-绿=橙</p>
(7) $P\{a \leq X \leq b\} = F(b) - F(a - 0)$	

4   对“概率函数 $f(x)$ ”求积分, 就得到“累加函数 $F(x)$ ”. 反之, 对“累加函数 $F(x)$ ”求导, 就得到“概率函数 $f(x)$ ”. 即: ①

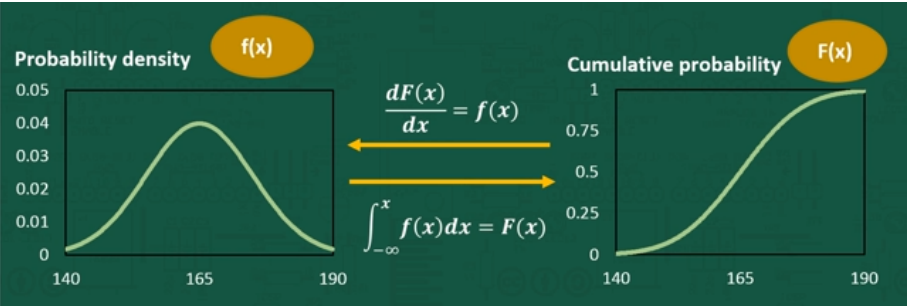
$\int$  概率函数  $f(x) =$  累加函数  $F(x)$ , ②

(累加函数  $F(x)$ )' = 概率函数  $f(x)$

对“概率函数 $f(x)$ ”求积分, 就得到“累加函数  $F(x)$ ”

对“累加函数  $F(x)$ ” 求导, 就得到“概率函数 $f(x)$ ”.

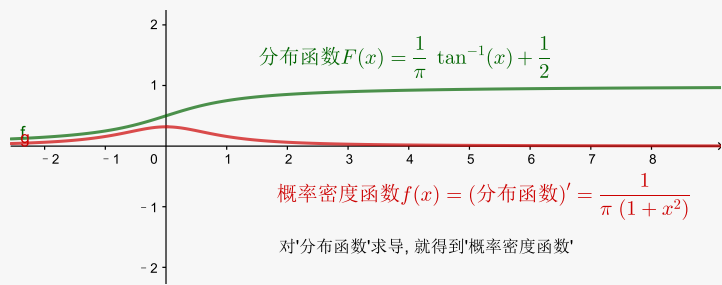
4 对“概率函数 $F(X)$ ”求积分,就得到“累加函数 $F(X)$ ”. 反之,对“累加函数 $F(X)$ ”求导,就得到“概率函数 $f(X)$ ”



例

$$\underbrace{f(x)}_{\text{概率函数(相当于导函数)}} = \frac{1}{\pi(1+x^2)}$$

$$\underbrace{F(x)}_{\text{累加函数}} = \int_{-\infty}^x \underbrace{f(t)}_{\text{概率函数}} dt = \int_{-\infty}^x \underbrace{\frac{1}{\pi(1+t^2)}}_{\text{导函数}} dt = \frac{1}{\pi} (\arctan |_{-\infty}^x) = \frac{1}{\pi} \arctan x + \frac{1}{2}$$



例

有累加函数 
$$F(x) = \begin{cases} 0 & (x < 0) \\ Ax^2 & (0 \leq x < 1) \\ 1 & (x \geq 1) \end{cases}$$

→ 求常数A : 
$$\lim_{x \rightarrow 1^-} Ax^2 = A(1)^2 = A = \underbrace{F(1)}_{\text{因为当 } x \geq 1 \text{ 时, } F(x)=1} = 1$$

→ 求概率函数 $f(x)$  : 
$$f(x) = F'(x) = \begin{cases} 0' = 0 & (x < 0) \\ (Ax^2)' = (x^2)' = 2x & (0 \leq x < 1) \\ 1' = 0 & (x \geq 1) \end{cases}$$

→ 求 :

$$P\{0.3 < X < 0.7\} = \underbrace{F(0.7)}_{=\int_{-\infty}^{0.7} f(t)dt} - \underbrace{F(0.3)}_{=\int_{-\infty}^{0.3} f(t)dt}$$

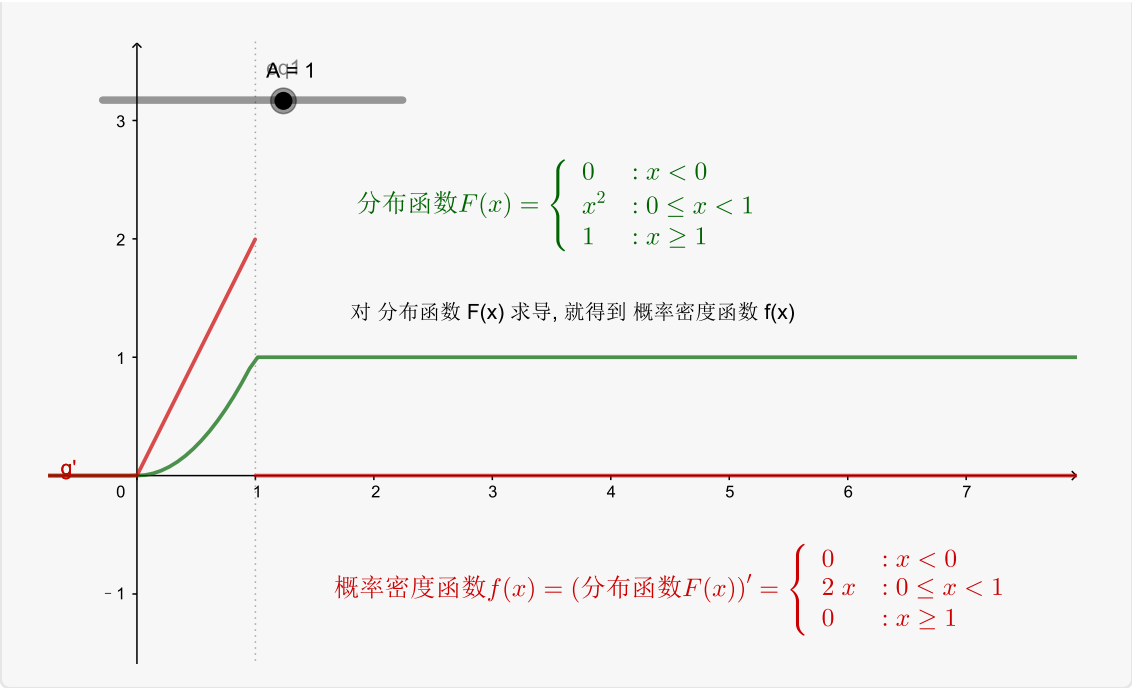
因为在 $0 \leq x < 1$ 的区间上, $F(x) = Ax^2$ , 而其中的A我们上面已经算出  $= 1$ , 所以 $F(x) = Ax^2 = (1)x^2 = x^2$

所以:  $F(0.7) = (0.7)^2 = 0.49$

$F(0.3) = (0.3)^2 = 0.09$

因此:  $P\{0.3 < X < 0.7\} = F(0.7) - F(0.3) = 0.49 - 0.09 = 0.4$

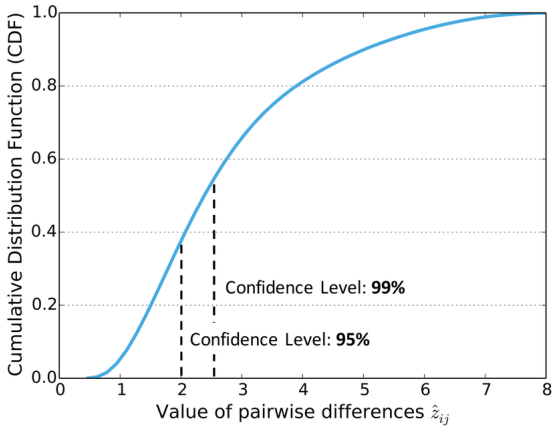
事实上,本例的 
$$P\{0.3 < X < 0.7\} = \int_{0.3}^{0.7} \underbrace{(2x)}_{\text{即概率函数 } f(x)} dx$$



5 性质

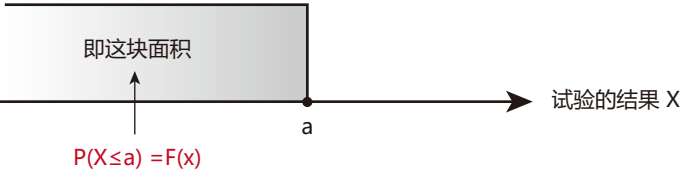
5.1 性质1: 有界性.  $F(x) = P\{\text{随机变量} X \leq \text{随机变量的取值} x\}$ ,  $x \in (-\infty, +\infty)$ . 即  $0 \leq F(x) \leq 1$

累加函数(CDF)  $F(x)$ , 就是一个普通的实函数. 其定义域是  $x \in (-\infty, +\infty)$ . 值域是  $y \in [0, 1]$ .

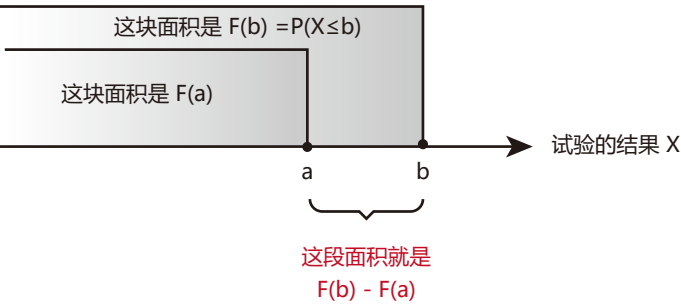


累加函数：

$$F(x) = P(X \leq a) = \int_{lower \lim it}^a f(x) dx$$



$$P(a \leq X \leq b) = P(a < X < b) = \int_a^b f(x) dx = F(b) - F(a)$$



$P(x_1 < X \leq x_2)$  , 对于随机变量 $X$ 在 $(x_1, x_2]$ 这段区间上的概率,它的值

$$= F(x_2) - F(x_1)$$
$$= P\{X \leq x_2\} - P\{X \leq x_1\}$$

对于“连续型随机变量”, 有没有两端的端点, 无所谓, 不影响概率值(因为它在任何一个“确定点”的概率都是0嘛). 即:

$$\begin{aligned} P\{a \leq X \leq b\} &= P\{a < X \leq b\} \leftarrow \text{即, 两端是否有“等于号”, 无所谓.} \\ &= P\{a \leq X < b\} \\ &= P\{a < X < b\} \end{aligned}$$

同样:

$$\begin{aligned} P\{X < a\} &= P\{X \leq a\} \leftarrow \text{有没有“等于号”无所谓} \\ P\{X > a\} &= P\{X \geq a\} \end{aligned}$$

**5.2 性质2: 单调不减性.** 即对于任意的  $x_1 < x_2$ , 有:  $F(x_1) \leq F(x_2)$

$F(x)$ 是关于 $x$ 的“不减函数”, 类似于“单调递增”的概念. “不减”的意思就是, 该函数的 $y$ 值不会下降, 只会“增长”或“平移向前”.

比如, “分数小于等于70分的人” 其概率一定是小于等于 “分数小于80分的人”. 即  $F(70) \leq F(80)$ .

**5.3 性质3: 规范性.  $F(-\infty)=0$  ,  $F(+\infty)=1$**

$$\underbrace{F(-\infty)}_{=P(X \leq -\infty)} = \lim_{x \rightarrow -\infty} F(x) = P(X < -\infty) = P(\Phi) = 0$$

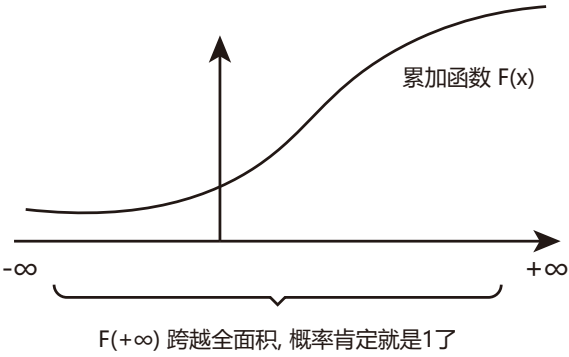
$\leftarrow$  称之为 “不可能事件”.

如果随机变量 $X$ 的取值, 比  $-\infty$  还小, 那其概率, 就只能是0了.

$$\underbrace{F(+\infty)}_{=P(X \leq +\infty)} = \lim_{x \rightarrow +\infty} F(x) = P(X < +\infty) = P(\Omega) = 1$$

$\leftarrow$  称之为 “必然事件”.

如果随机变量 $X$ 的取值, 在  $+\infty$  以下, 那其概率, 肯定就是100%了, 就是1.



5.4 性质4：右连续性.  $\lim_{x \rightarrow x_0^+} F(x) = F(x_0)$

这个等式的意思就是说：累加函数在 $x_0$ 点的右极限，就等于累加函数在该点处的函数值.

右连续	所谓“右连续”，就是“函数从x在某点的右侧，逼近该点”的极限值，就等于“该点处的y值”，即: $\lim_{x \rightarrow a^+} F(x) = F(a)$ .
左连续	同理，“左连续”就是: $\lim_{x \rightarrow a^-} F(x) = F(a)$ .
连续	同时满足“左连续”和“右连续”的函数，就称为是“连续”的. 即 $\lim_{x \rightarrow a} F(x) = F(a)$ .

满足上面4条性质的，就一定是“累加函数”. 反之，“累加函数”也一定有这4条性质.

第四部分 随机变量函数的分布

意思就是说，假如我们已经知道某个X 是某种类型的分布了，比如 X 它是几何分布的，二项分布的等. 则进一步，而我们还想知道，用这个X 来构造出的其他函数，会是什么类型的分布呢？比如， $Y=3X-5$ , 这个Y是由X构造出来的，那么这个Y，也是和X相同类型的分布吗？还是说，Y是其他类型的分布？

→ 随机变量X, 它取x时，其“累加函数”是:  $F_X(x) = P\{X \leq x\}$

→ 由随机变量X, 构造出的一个新 Y (比如  $Y=$ “多少倍的X, 再加上某个数”之类), 这个Y 的“累加函数”，是:  $F_Y(x) = P\{Y \leq x\}$  ← 等号左边的  $F_Y(x)$  意思是: Y是从X构造出来的. 累加函数(用F表示), 所以  $F_Y(x)$  就是指 “由X构造出来的新的Y”的累加函数.