

# 随机变量及其分布

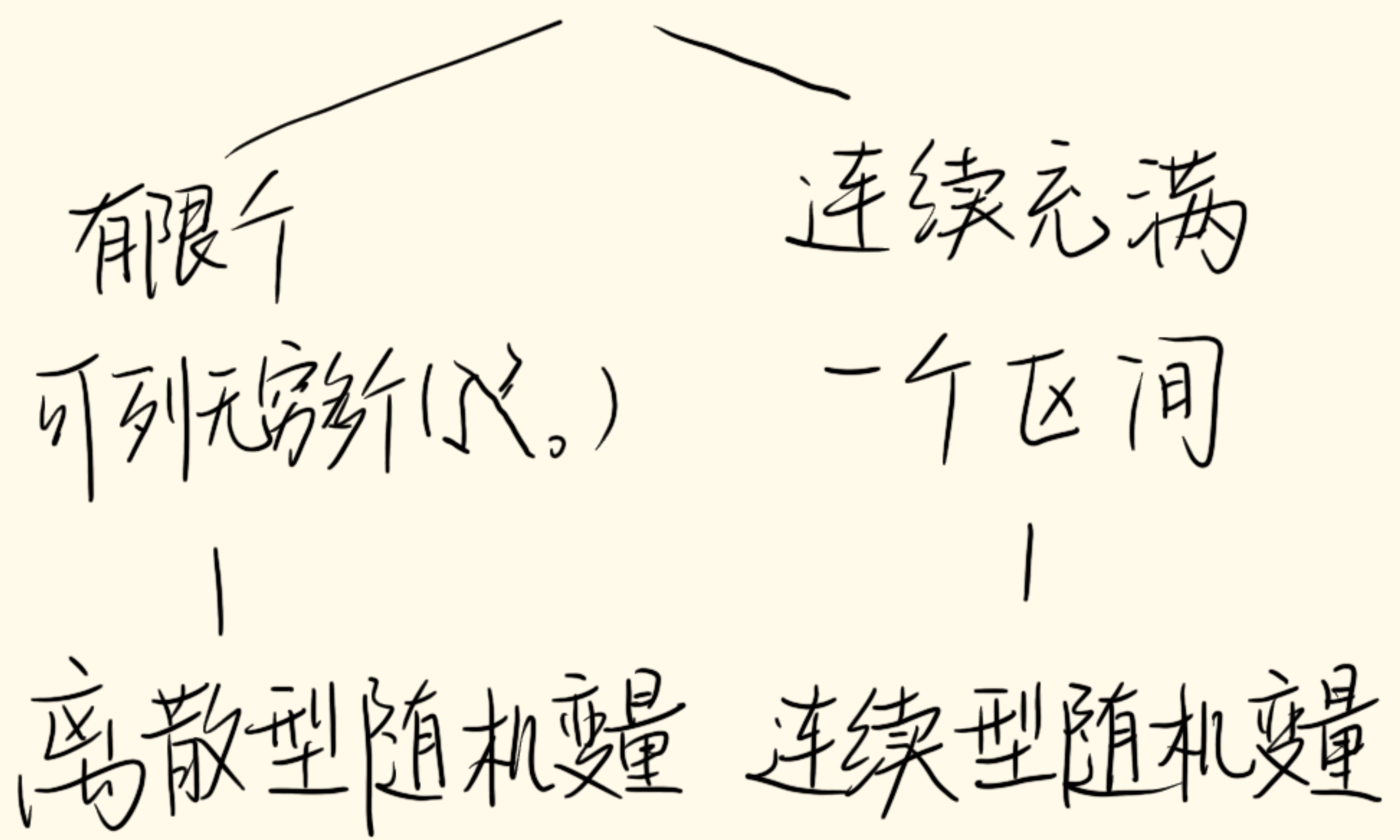


### § 3.1 随机变量的概念

随机试验  $E$ , 样本空间  $S$

若对  $S$  中的每个基本事件  $e$  都有唯一的实数值  $X(e)$  与之对应, 则称  $X(e)$  为随机变量, 简记为  $X$ .

随机变量所能取的值



### § 3.2 离散型随机变量

只能取有限个值或可列无穷多个值的随机变量  $X$  称为离散型随机变量

通常要了解其取每一个可能值的概率, 即:

$$P(X = x_k) = p_k, \quad k = 1, 2, \dots$$

称此式为离散型随机变量  $X$  的概率分布列, 简称分布列/分布律, 也可用表格表示

$X$	$x_1$	$x_2$	$\dots$	$x_k$	$\dots$
$P$	$p_1$	$p_2$	$\dots$	$p_k$	$\dots$

常见分布列:



① 0-1分布 (伯努利分布, 两点分布)

$X$	0	1
$p$	$1-p$	$p$

称  $X$  服从 0-1分布

记作  $X \sim B(1, p)$

② 二项分布

$$P(X=k) = C_n^k p^k (1-p)^{n-k},$$

$$k = 0, 1, 2, \dots, n, 0 < p < 1$$

称  $X$  服从二项分布, 记作  $X \sim B(n, p)$

③ 泊松分布

$$P(X=k) = \frac{\lambda^k e^{-\lambda}}{k!}, \lambda > 0,$$

$$k = 0, 1, 2, \dots$$

称  $X$  服从参数为  $\lambda$  的泊松分布, 记作  $X \sim P(\lambda)$

④ 几何分布

$$P(X=k) = (1-p)^{k-1} p,$$

$$k = 1, 2, \dots, 0 < p < 1$$

称  $X$  服从参数为  $p$  的几何分布

记作  $X \sim G(p)$

在伯努利试验中, 经独立重复试验直到首次出现成功为止, 所需试验次数  $X$  服从几何分布.

几何分布具有无记忆性:

$$P(X > n+m | X > n) = P(X > m)$$



### ⑤ 超几何分布

$$P(X=k) = \frac{C_M^k C_{N-M}^{n-k}}{C_N^n}, k=0,1,\dots,l$$

其中  $l = \min \{M, n\}$ ,

规定当  $i > m$  时,  $C_m^i = 0$

则称  $X$  服从超几何分布,

记作  $X \sim H(n, N, M)$

{ 二项分布  $\rightarrow$  放回抽样

{ 超几何分布  $\rightarrow$  不放回抽样

若  $n$  为取定正整数且  $\lim_{N \rightarrow \infty} \frac{M}{N} = p, 0 < p < 1$

$$\text{则 } \lim_{N \rightarrow \infty} \frac{C_M^k C_{N-M}^{n-k}}{C_N^n} = C_n^k p^k (1-p)^{n-k}, k=0,1,\dots,n$$

故当  $N$  充分大 (一般取  $n \leq 0.1N$ ) 时, 可使用

二项分布来近似超几何分布

### § 3.3 随机变量的分布函数

随机变量  $X$ , 称

$$F(x) = P(X \leq x)$$

为  $X$  的分布函数, 其中  $x$  为任意实数  
则有:

$$P(x_1 < X \leq x_2) = P(X \leq x_2) - P(X \leq x_1)$$

$$= F(x_2) - F(x_1)$$

离散型随机变量的分布函数为阶梯形,  
设其分布列:  $P(X=x_i) = p_i, i=1,2,\dots$

则其分布函数:  $F(x) = P(X \leq x) = \sum_{x_i \leq x} P(X=x_i)$   
在  $x=x_i$  处具有跳跃值

分布函数应满足:

$$F(-\infty) = \lim_{x \rightarrow -\infty} F(x) = 0, F(+\infty) = \lim_{x \rightarrow +\infty} F(x) = 1$$

右连续:  $F(x+) = F(x)$



对于不同类型的区间:

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

$$P(x_1 < X < x_2) = F(x_2^-) - F(x_1)$$

$$P(x_1 \leq X < x_2) = F(x_2^-) - F(x_1^-)$$

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

从区间的角度容易理解(是否含边界)

### § 3.4 连续型随机变量

设  $F(x)$  是随机变量  $X$  的分布函数, 若存在一个非负函数  $f(x)$ , 对任何实数  $x$  有:

$$F(x) = \int_{-\infty}^x f(t) dt$$

则称  $X$  为连续型随机变量,  $f(x)$  为  $X$  的概率密度

则有: 
$$\int_{-\infty}^{+\infty} f(x) dx = 1$$

$$P(x_1 < X \leq x_2) = F(x_2) - F(x_1) = \int_{x_1}^{x_2} f(x) dx$$

$$P(X = x) = 0 \rightarrow \text{取个别值的概率为 } 0$$

(概率为 0 未必是不可能事件)

几种重要的连续型随机变量



## ① 均匀分布

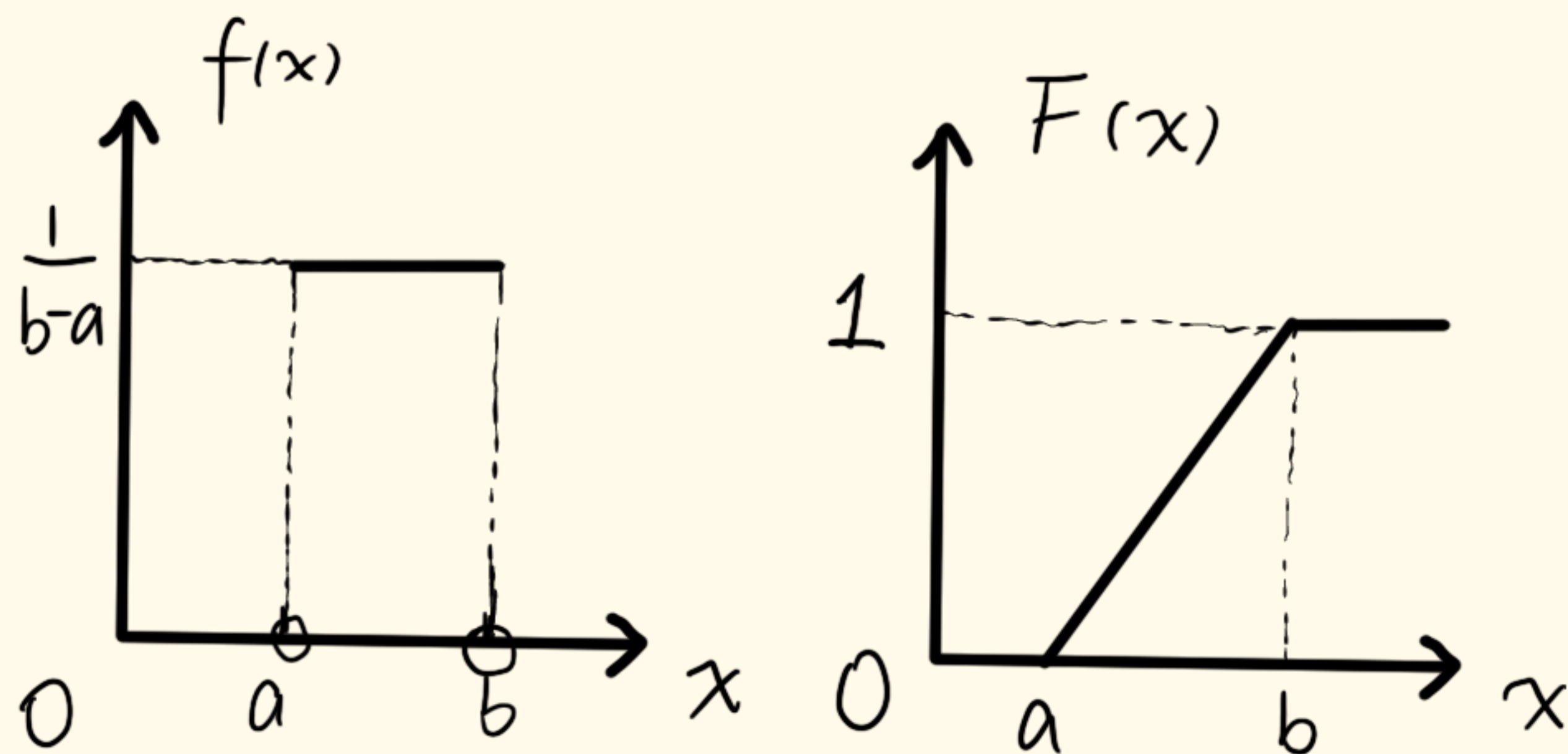
$$f(x) = \begin{cases} \frac{1}{b-a}, & a \leq x \leq b, \\ 0, & \text{其他}, \end{cases}$$

则称  $X$  在区间  $[a, b]$  上服从均匀分布,

记作  $X \sim U[a, b]$

相应分布函数:

$$F(x) = \begin{cases} 0, & x < a \\ \frac{x-a}{b-a}, & a \leq x < b \\ 1, & x \geq b \end{cases}$$



在均匀分布中,  $X$  落在长度相等的区间的可能性相等  
在计算机中的舍入误差是一个在  $(-0.5, 0.5)$  上服从均匀分布的随机变量.

## ② 指数分布

$$f(x) = \begin{cases} \lambda e^{-\lambda x}, & x > 0, \\ 0, & x \leq 0, \end{cases}$$

其中  $\lambda$  为正常数, 则称  $X$  服从参数为  $\lambda$  的指数分布,

记为  $X \sim E(\lambda)$

相应分布函数:

$$F(x) = \begin{cases} 1 - e^{-\lambda x}, & x > 0 \\ 0, & x \leq 0 \end{cases}$$

具有无记忆性, 即:

$$P(X \geq n+m | X \geq m) = P(X \geq n)$$



### § 3.5 正态分布

又称高斯分布

$$f(x) = \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}}, -\infty < x < +\infty$$

其中,  $\mu, \sigma$  为常数且  $\sigma > 0$

则称  $X$  服从参数为  $\mu, \sigma$  的正态分布,

也称  $X$  为正态变量, 记作  $X \sim N(\mu, \sigma^2)$

固定  $\sigma$  值改变  $\mu$  值,  $f(x)$  将随  $\mu$  增大而向右平移, 形状保持不变.

固定  $\mu$  值改变  $\sigma$  值,  $f(x)$  将随  $\sigma$  增大而变得陡峭, 对称中心位置保持不变

称  $X \sim N(0, 1)$  为标准正态分布,

记其分布函数及概率密度分别为  $\Phi(x), \varphi(x)$

有:  $\varphi(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{x^2}{2}}, -\infty < x < +\infty$

$$\Phi(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^x e^{-\frac{t^2}{2}} dt,$$

$$-\infty < x < +\infty$$

$\varphi(x)$  是偶函数, 即  $\varphi(-x) = \varphi(x)$

$$\Phi(-x) = 1 - \Phi(x)$$

一般的正态分布  $X \sim N(\mu, \sigma^2)$  的分布函数  $F(x)$  与标准正态分布关系如下:

$$F(x) = \Phi\left(\frac{x-\mu}{\sigma}\right)$$

$$\begin{aligned} \text{故 } P(x_1 < X \leq x_2) &= F(x_2) - F(x_1) \\ &= \Phi\left(\frac{x_2-\mu}{\sigma}\right) - \Phi\left(\frac{x_1-\mu}{\sigma}\right) \end{aligned}$$

若数  $u_\alpha$  满足条件  $P(X > u_\alpha) = \alpha$

即  $\Phi(u_\alpha) = 1 - \alpha$ , 称  $u_\alpha$  为  $N(0, 1)$  分布的

上侧  $\alpha$  分位数



### §3.6 随机变量函数的分布

已知  $Y = g(X)$ ,  $X$  概率密度  $f_X(x)$ .  
欲求  $Y$  的概率密度  $f_Y(y)$

① 由  $X$  概率密度求其分布函数:

$$F_X(x) = \int_{-\infty}^x f_X(t) dt$$

② 由  $Y = g(X)$  及  $X$  范围求  $Y$  范围

③ 将  $Y = g(X)$  代入  $F_X(x)$  求  $F_Y(y)$

$$F_Y(y) = P(Y \leq y) = P(g(X) \leq y)$$

解不等式

$$P(X \leq g^{-1}(y)) \text{ 或 } P(X \geq g^{-1}(y))$$

$$= F_X(g^{-1}(y)) \text{ 或 } 1 - F_X(g^{-1}(y))$$

④ 将  $F_Y(y)$  对  $y$  求导得概率密度

$$\begin{aligned} f_Y(y) &= F_Y'(y) = \pm \left[ \int_{-\infty}^{g^{-1}(y)} f_X(t) dt \right]' \\ &= \pm [g^{-1}(y)]' f_X(g^{-1}(y)) \end{aligned}$$

求解即可得到

可知: 服从正态分布的随机变量的线性函数也服从正态分布

即若  $Y = aX + b$ ,  $X \sim N(\mu, \sigma^2)$

则  $Y \sim N(a\mu + b, a^2\sigma^2)$



公式法:

设  $y=g(x)$  在  $(a,b)$  上严格单调可微,

则

$$f_Y(y) = \begin{cases} f_X(h(y)) |h'(y)|, & A < y < B \\ 0, & \text{其他} \end{cases}$$

其中  $h(y)$  为  $g(x)$  的反函数

且  $A = \min\{g(a), g(b)\}$ ,  $B = \max\{g(a), g(b)\}$