4.3 随机变量的函数的分布

前面研究了连续型随机变量,实际中我们可能对随机变量的函数更感兴趣.

设X为随机变量, $g(x): \mathbb{R} \to \mathbb{R}$ 为一函数, 则Y = g(X)也是一随机变量, 本节主要研究连续型随机变量函数. 设X为连续型随机变量, 其密度函数为 $f_X(x)$, 设Y = g(X)是X的函数, 也可看作随机变量, 问题: 如何求解 $f_Y(y)$?

求解思路:

- 先求解Y = g(X)的分布函数 $F_Y(y) = P(Y \le y) = P(g(X) \le y) = \int_{g(x) \le y} f_X(x) dx$.
- 利用分布函数和概率密度之间的关系求解密度函数 $f_Y(y) = F'_V(y)$.

例4.11. 设连续型随机变量
$$X$$
的密度函数 $f(x) = \begin{cases} x/8 & 0 < x < 4 \\ 0 &$ 其它 \end{cases} ,求 $Y = 2X + 8$ 的密度函数.

解. 首先求解分布函数 $F_Y(y) = P(Y \le y) = P(2X + 8 \le y) = P(X \le \frac{y-8}{2}) = F_X(\frac{y-8}{2})$,于是得到密度函数

$$f_Y(y) = f_X(\frac{y-8}{2}) \cdot \frac{1}{2} = \begin{cases} \frac{y-8}{32} & \frac{y-8}{2} \in [0,4] \\ 0 & \sharp : \exists \end{cases}$$

根据积分求导公式, 如果 $F(x) = \int_{\psi(x)}^{\varphi(x)} f(t)dt$, 那么 $F'(x) = f(\varphi(x))\varphi'(x) - f(\psi(x))\psi'(x)$.

例4.12. 设X的概率密度为 $f_X(x)$, 求 $Y = X^2$ 的概率密度.

解. 首先有分布函数 $F_Y(y) = P(Y \le y) = P(X^2 \le y)$. 当 $y \le 0$ 时, $F_Y(y) = 0$; 当y > 0时,

$$F_Y(y) = P(X^2 \le y) = P(-\sqrt{y} \le x \le \sqrt{y}) = \int_{-\sqrt{y}}^{\sqrt{y}} f_X(x) dx,$$

进一步得到密度函数

$$f_Y(y) = F_Y'(y) = f_X(\sqrt{y}) \cdot \frac{1}{2\sqrt{y}} + f_X(-\sqrt{y}) \cdot \frac{1}{2\sqrt{y}}.$$

最后得到

$$f_Y(y) = \begin{cases} \frac{1}{2\sqrt{y}} (f_X(-\sqrt{y}) + f_X(\sqrt{y})) & y > 0\\ 0 & y \le 0 \end{cases}$$

习题. 已知密度函数 $f_X(x)$, 求Y = |X|的概率密度 $f_Y(y)$.

下面给出一定理, 在满足定理条件时直接写出概率密度函数.

定理4.10. 设随机变量 X 的概率密度为 $f_X(x)$ $(X \in \mathbb{R})$, 函数 y = g(x) 处处可导且严格单调 (即 g'(x) > 0 或 g'(x) < 0). 令其反函数 $x = g^{-1}(y) = h(y)$, 则 Y = g(X) 的密度函数为

$$f_Y(y) = \begin{cases} f_X(h(y))|h'(y)| & y \in (\alpha, \beta) \\ 0 & \sharp \dot{\Xi} \end{cases}$$

其中 $\alpha = \min\{g(-\infty), g(+\infty)\}, \beta = \max\{g(-\infty), g(+\infty)\}.$

此定理可推广至区间函数 $f_X(x)$ $(x \in [a,b])$,上述定理依旧成立,此时 $\alpha = \min\{g(a),g(b)\}$ 以及 $\beta = \max\{g(a),g(b)\}$.

Proof. 证明思路类似与前面的求解, 不妨假设g'(x) > 0 (同理考虑g'(x) < 0), 其反函数x = h(y)也严格单调, 且 $g(x) \in [\alpha, \beta]$. 因此, 当 $y \le \alpha$ 时, $y \notin F_Y(y) = 0$; 当 $y \ge \beta$ 时, 有 $F_Y(y) = 1$; 当 $\alpha < y < \beta$ 时,

$$F_Y(y) = P(g(X) < y) = P(X \le h(y)) = F(h(y)).$$

于是有 $f_Y(y) = F'(h(y)) \cdot h'(y) = f_X(h(y)) \cdot h'(y)$.

定理4.11. 设 $X \sim \mathcal{N}(\mu, \sigma^2)$, 则 Y = aX + b $(a \neq 0)$ 服从正太分布 $\mathcal{N}(a\mu + b, a^2\sigma^2)$.

Proof. 设g(x) = ax + b, 可得 $\alpha = -\infty$, $\beta = +\infty$, 则g(x)的反函数 $x = h(y) = \frac{y-b}{a}$, 以及 $h'(y) = \frac{1}{a}$. 得到

$$f_Y(y) = \frac{1}{|a|} f_X(\frac{y-b}{a}) = \frac{1}{|a|} \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-(\frac{y-b}{a}-\mu)^2)^2/2\sigma^2} = \frac{1}{\sqrt{2\pi}|a|\sigma} e^{-(y-b-a\mu)^2/2a^2\sigma^2}$$

由此证明 $aX + b \sim \mathcal{N}(a\mu + b, a^2\sigma^2)$.

习题. 对数正态分布: $X \sim \mathcal{N}(\mu, \sigma^2)$, 证明 $Y = e^X$ 的概率密度函数

$$f_Y(y) = \begin{cases} \frac{1}{\sqrt{2\pi}y\sigma} e^{-\frac{(\ln y - \mu)^2}{2\sigma^2}} & y > 0\\ 0 & y \le 0 \end{cases}$$

定理4.12. 设随机变量X的分布函数是严格单调的连续函数, 则 $Y = F(X) \sim U(0,1)$.

Proof. 令Y = F(X)的分布函数为G(y),则

$$G(y) = P(Y \le y) = P(F(X) \le y),$$

由 $F(x) \in [0,1]$, 所以当y < 0时, G(y) = 0; 当 $y \ge 1$ 时, G(y) = 1; 当 $y \in [0,1]$ 时, 由于F(X)严格单调, 所以 $F^{-1}(y)$ 存在且严格单调,于是有 $G(y) = P(F(X) \le y) = P(X \le F^{-1}(y)) = F(F^{-1}(y)) = y$. 于是得到分布函数

$$G(y) = \begin{cases} 0 & y < 0 \\ y & 0 \le y \le 1 \\ 1 & y \ge 1. \end{cases}$$

以及密度函数

$$f_Y(y) = \begin{cases} 1 & y \in [0,1] \\ 0 & \cancel{\exists} \ ^2 \text{.} \end{cases}$$

Pascal/负二项分布

在多次Bernoulli试验中,X表示事件A第r次成功发生的试验次数,则X取值r,r+1,r+2, \cdots ,于是得到其分布列为

$$P(X=n) = \binom{n-1}{r-1} p^{r-1} (1-p)^{n-r} \cdot p = \binom{n-1}{r-1} p^r (1-p)^{n-r}, \quad n=r, r+1, r+2, \cdots.$$

证明:

$$\sum_{n=0}^{\infty} P(X = n) = 1; \quad E(X) = \frac{r}{p}; \quad Var(X) = \frac{r(1-p)}{p^2}.$$

Proof. 设q = 1 - p, 利用泰勒展式可得

$$p^{-r} = (1-q)^{-r} = \sum_{t=0}^{\infty} {t+r-1 \choose r-1} q^t$$

另一方面有

$$\sum_{n=r}^{\infty} {n-1 \choose r-1} p^r (1-p)^{n-r} = p^r \sum_{n=r}^{\infty} {n-1 \choose r-1} (1-p)^{n-r},$$

设n-r=t,有

$$\sum_{n=r}^{\infty} \binom{n-1}{r-1} p^r (1-p)^{n-r} = p^r \sum_{t=0}^{\infty} \binom{t+r-1}{r-1} (1-p)^t = p^r \sum_{t=0}^{\infty} \binom{t+r-1}{r-1} q^t = p^r p^{-r} = 1.$$

对于期望E(X)有

$$\begin{split} E(X) &= \sum_{n=r}^{\infty} n \cdot P(X=n) = \sum_{n=r}^{\infty} n \binom{n-1}{r-1} p^r (1-p)^{n-r} \\ &= \frac{r}{p} \sum_{n=r}^{\infty} \binom{n}{r} p^{r+1} (1-p)^{n-r} = \frac{r}{p} \sum_{n=r}^{\infty} \binom{n+1-1}{r+1-1} p^{r+1} (1-p)^{n-r} = \frac{r}{p}. \end{split}$$

因为

$$\sum_{n=r}^{\infty} \binom{n+1-1}{r+1-1} p^{r+1} (1-p)^{n-r} = 1.$$

类似地, 对 $E(X^2)$ 有

$$\begin{split} E(X^2) &= \sum_{n=r}^{\infty} n^2 P(X=n) = \sum_{n=r}^{\infty} n^2 \binom{n}{r} p^r (1-p)^{n-r} = \frac{r}{p} \sum_{n=r}^{\infty} (n+1-1) \binom{n}{r} p^r (1-p)^{n-r} \\ &= \frac{r(r+1)}{p^2} \sum_{n=r}^{\infty} \binom{n+1}{r+1} p^{r+1} (1-p)^{n-r} - \frac{r}{p} \sum_{n=r}^{\infty} \binom{n}{r} p^r (1-p)^{n-r} = \frac{r(r+1)}{p^2} - \frac{r}{p}. \end{split}$$

于是得到

$$Var(X) = E(X^2) - (E(X))^2 = \frac{r(r+1)}{p^2} - \frac{r}{p} - \frac{r^2}{p^2} = \frac{r(1-p)}{p^2}.$$

5 多维随机变量及其分布

实际问题中很多随机现象是由两个或多个随机因素造成的, 需用多个随机变量描述. 例如:

- i) 导弹攻击点的坐标(经度、纬度)
- ii) 学生的高考成绩(语文、数学、英语等)

定义5.1. 设随机试验的样本空间是 Ω , $X=X(\omega)$, $Y=Y(\omega)$, 定义在 Ω 上的随机变量. 由它们构成的向量(X,Y)称为二维随机变量.

二维随机向量又称为二维随机变量;将(X,Y)看作一个整体,不能分开看待;几何上,(X,Y)可看作平面上的随机点.

5.1 基本概念与性质

定义5.2 (分布函数). 设(X,Y)是一个二维随机变量,对任意实数对(x,y), $F(x,y) = P(X \le x, Y \le y)$ 称为二维随机变量(X,Y)的分布函数,或称为随机变量X和Y的联合分布函数.

几何意义: F(x,y)表示点(X,Y)落入以(x,y)为右上定点的无穷矩形的概率.

- 1) 分布函数F(x,y)对每个变量单调不减: 固定y, 当 $x_1 > x_2$ 时, 有 $F(x_1,y) \geq F(x_2,y)$; 固定x, 当 $y_1 > y_2$ 时, 有 $F(x,y_1) \geq F(x,y_2)$.
- 2) 分布函数 $F(x,y) \in [0,1]$ 且对任意 $x,y \in \mathbb{R}, \ F(-\infty,y) = 0, \ F(x,-\infty) = 0, \ F(-\infty,-\infty) = 0, \ F(+\infty,+\infty) = 1.$
 - 3) 分布函数F(x,y)关于每个变量右连续.

由分布函数推导概率的公式:

$$P(x_1 < X \le x_2, y_1 < Y \le y_2) = F(x_2, y_2) - F(x_2, y_1) - F(x_1, y_2) + F(x_1, y_1).$$

随机变量(X,Y)的联合分布函数为F(x,y),如果我们将随机变量X和Y单独分别看到,则其分别为随机变量,下面研究随机变量X和Y的分布函数 $F_X(x)$ 和 $F_Y(y)$.

定义5.3. 对二维随机变量(X,Y), 其联合分布函数为F(x,y), 称

$$F_X(x) = P(X \le x) = P(X \le x, y < +\infty) = F(x, +\infty) = \lim_{y \to +\infty} F(x, y),$$

为随机变量X的边缘分布函数.

类似定义随机变量Y的边缘分布函数为:

$$F_Y(y) = P(Y \le y) = P(Y \le y, x < +\infty) = F(+\infty, y) = \lim_{x \to +\infty} F(x, y).$$

例5.1. 二维随机变量(X,Y)的联合分布函数为 $F(x,y) = A(B + \arctan \frac{x}{2})(C + \arctan \frac{y}{3})(x,y \in \mathbb{R})$. 求随机变量X与Y的边缘分布函数以及概率P(Y > 3).

解, 由分布函数的性质有

$$1 = F(+\infty, +\infty) = A(B + \frac{\pi}{2})(C + \frac{\pi}{2})$$

$$0 = F(x, -\infty) = A(B + \arctan \frac{x}{2})(C - \frac{\pi}{2})$$

$$0 = F(-\infty, y) = A(B - \frac{\pi}{2})(C + \arctan \frac{y}{3})$$

求解可得

$$C = \frac{\pi}{2}, B = \frac{\pi}{2}, A = \frac{1}{\pi^2}$$

从而得到 $F(x,y) = \frac{1}{\pi^2} (\frac{\pi}{2} + \arctan \frac{x}{2}) (\frac{\pi}{2} + \arctan \frac{y}{3})$, 进一步得到

$$F_X(x) = \lim_{y \to \infty} \frac{1}{\pi^2} (\frac{\pi}{2} + \arctan \frac{x}{2}) (\frac{\pi}{2} + \arctan \frac{y}{3}) = \frac{1}{\pi} (\frac{\pi}{2} + \arctan \frac{x}{2})$$

同理可得

$$F_Y(y) = \frac{1}{\pi} \left(\frac{\pi}{2} + \arctan \frac{y}{3}\right)$$

最后得到

$$P(Y > 3) = 1 - P(Y \le 3) = 1 - F_Y(3) = 1 - \left(\frac{1}{2} + \frac{1}{\pi}\arctan 1\right) = \frac{1}{4}.$$

定义5.4. 若X,Y为随机变量, 对任意 $x,y \in \mathbb{R}$, 事件 $X \leq x$ 和 $Y \leq y$ 相互独立, 即

$$P(X \le x, Y \le y) = P(X \le x) \cdot P(Y \le y) \quad \Leftrightarrow \quad F(x, y) = F_X(x)F_Y(y)$$

称X与Y相互独立.

定理5.1. 设随机变量X与Y相互独立, f(x)和g(y)是连续或分段连续函数, 则f(X)与g(Y)也相互独立.

例如: 随机变量X与Y相互独立, 则 X^2 与 Y^3 相互独立, $\sin X$ 与 $\cos Y$ 相互独立.

5.2 二维离散型随机变量

定义5.5. 若二维随机变量(X,Y)的取值是有限个或无限可列的, 称(X,Y)为二维离散型随机变量.

设离散型随机变量X, Y的取值分别为 $(x_i, y_i), i = 1, 2, \dots, j = 1, 2, \dots, 称$

$$p_{ii} = p(X = x_i, Y = y_i)$$

为(X,Y)的联合分布列. 由分布列的性质可知 $p_{ij} \ge 0$ 和 $\sum_{i,j} p_{ij} = 1$.

Y X	y_1	y_2		y_j	
x_1	p_{11}	p_{12}	• • •	p_{1j}	• • •
x_2	p_{21}	p_{22}	• • •	p_{2j}	• • •
:	:	:		÷	
x_i	p_{i1}	p_{i2}		p_{ij}	• • •
:	:	:		:	٠

已知随机变量(X,Y)的联合分布列, 讨论随机变量X和Y各自的分布列, 即边缘分布列. 首先讨论X的边缘分布列

$$P(X = x_i) = \sum_{j=1}^{\infty} P(X = x_i, Y = y_j) = \sum_{j=1}^{\infty} p_{ij} = p_i.$$

同理可得随机变量Y的边缘分布列

$$P(Y = y_j) = \sum_{i=1}^{\infty} P(X = x_i, Y = y_j) = \sum_{i=1}^{\infty} p_{ij} = p_{\cdot j}$$

为什么称之为"边缘"?

Y X	y_1	y_2		y_j		p_{i} .
x_1	p_{11}	p_{12}	• • •	p_{1j}	• • •	p_1 .
x_2	p_{21}	p_{22}	• • •	p_{2j}	• • •	p_2 .
:	:	÷		÷		:
x_i	p_{i1}	p_{i2}		p_{ij}		p_{i} .
:	:	÷		÷	٠.	:
$p_{\cdot j}$	$p_{\cdot 1}$	$p_{\cdot 2}$		$p_{\cdot j}$	• • •	1

例5.2. 现有1,2,3三个数, X表示从这三个数中随机地抽取一个整数, Y表示从1到X中随机抽取一个数, x(X,Y)的联合分布列和边缘分布列.

解. 由题意可知随机变量X和Y的取值为1,2,3,当X=1时,Y=1;当X=2时,Y等可能性取1,2;当X=3时,Y等可能性取1,2,3.于是有

X	1	2	3	p_{i}
1	1/3	0	0	1/3
2	1/6	1/6	0	1/3
3	1/9	1/9	1/9	1/3
$\overline{p_{\cdot j}}$	11/18	5/18	1/9	1

定义5.6. 对离散型随机变量(X,Y), 若对所有 (x_i,y_i) , 有

$$P(X=x_i,Y=y_j)=P(X=x_i)P(Y=y_j), \quad \text{ for } \quad p_{ij}=p_{i\cdot}p_{\cdot j}$$

称随机变量X与Y独立.

习题. 对二维离散随机变量(X,Y), 如果对任何 (x_i,y_i) , 有 $F(x_i,y_i) = F_X(x_i)F_Y(y_i)$ 成立,则有

$$P(X = x_i, Y = y_i) = P(X = x_i)P(Y = y_i).$$

定理5.2. 若X和Y独立,则对任意集合 $A \in \mathbb{R}, B \in \mathbb{R}$,有事件 $X \in A$ 和 $Y \in B$ 独立.

例5.3. 设离散型X, Y独立, 求解(X, Y)的联合分布律

X	y_1	y_2	y_3	p_{i} .
x_1		1/8		
x_2	1/8			
$p_{\cdot j}$	1/6			

例5.4. 将两个球A, B放入编号为1, 2, 3的三个盒子中,令X: 放入1号盒的球数,Y: 放入2号盒的球数. 判断X和Y是否独立.

解. 由题意可知

X	0	1	2	p_{i} .
0	1/9	2/9	1/9	4/9
1	2/9	$\frac{2}{9}$ $\frac{2}{9}$	0	4/9
2	1/9	0	0	1/9
$p_{\cdot j}$	4/9	4/9	1/9	

由此可到 $P(X = 2, Y = 2) = 0 \neq P(X = 2)P(Y = 2)$, 所以X和Y不独立.

定义5.7. 设 X_1, X_2, \dots, X_n 为离散型随机变量,对 $\forall x_1, x_2, \dots, x_n$ 有 $P(X_1 = x_1, X_2 = x_2, \dots, X_n = x_n) = \prod_{i=1}^n P(X_i = x_i)$,称 X_1, X_2, \dots, X_n 相互独立(mutually independent). 若 $\forall i \neq j \in [n]$,有 X_i 和 X_j 独立,称 X_1, X_2, \dots, X_n 两两独立(pairwise independent).

5.3 二维连续型随机变量

定义5.8. 设二维随机变量的分布函数为F(x,y),如果存在二元非负可积函数f(x,y),使得对任意实数(x,y)有 $F(x,y)=\int_{-\infty}^{x}\int_{-\infty}^{y}f(u,v)dudv$,称(X,Y)为二维连续型的随机变量,称f(x,y)称为二维随机变量(X,Y)的概率密度,或称为随机变量X和Y的联合概率密度.

根据定义, 很容易得到概率密度函数f(x,y)的如下性质:

- 1) $p(x,y) \ge 0$.
- 2) $\int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} f(x, y) dx dy = 1.$
- 3) f(x,y)在(x,y)连续, 则 $f(x,y) = \frac{\partial^2 F(x,y)}{\partial x \partial y}$.
- 4) G为平面上的一个区域,则点(X,Y)落入G的概率为

$$P((X,Y) \in G) = \int \int_{G} p(x,y) dx dy$$

例5.5. 设二维随机变量(X,Y)的概率密度

$$f(x,y) = \begin{cases} ce^{-(3x+4y)} & x > 0, y > 0\\ 0 & \sharp \dot{\Xi} \end{cases}$$

解. 有概率密度的性质可知

$$1 = \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} f(x, y) dx dy = \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} c e^{-(3x+4y)} dx dy = \frac{c}{12},$$

由此可得c=12. 进一步可得

$$P(0 < X < 1, 0 < Y < 2) = 12 \int_0^1 \int_0^2 e^{-(3x+4y)} dx dy = (1 - e^{-3})(1 - e^{-8}).$$

习题. 二维随机变量(X,Y)密度函数 $f(x,y)= egin{cases} x^2+axy & 0 \leq x \leq 1, 0 \leq y \leq 2 \\ 0 & ext{其它} \end{cases}$. 求 $P(X+Y\geq 1)$.

如果已知二维随机变量(X,Y)的概率密度f(x,y),下面考虑随机变量X和Y的边缘概率密度. 由前面的知识可知X的边缘分布函数为

$$F_X(x) = F(x, +\infty) = \int_{-\infty}^x \int_{-\infty}^{+\infty} p(t, y) dt = \int_{-\infty}^{+\infty} \left(\int_{-\infty}^{+\infty} p(x, y) dy \right) dx.$$

从而得到X的边缘密度为

$$f_X(x) = F_X'(x) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(x, y) dy.$$

同理Y的边缘概率密度为

$$f_Y(y) = F_Y'(y) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(x, y) dx.$$

定理5.3. 设二维随机变量(X,Y)的概率密度为f(x,y),随机变量X和Y的边缘概率密度为 $f_X(x)$ 和 $f_Y(y)$,如果随机变量X和Y独立,则有

$$f(x,y) = f_X(x)f_Y(y).$$

Proof. 由二维连续型随机变量独立性定义有 $F(x,y) = F_X(x)F_Y(y)$, 其等价于

$$\int_{-\infty}^{x} \int_{-\infty}^{y} f(x,y) dx dy = \int_{-\infty}^{x} f_X(x) dx \int_{-\infty}^{y} f_Y(y) dy = \int_{-\infty}^{x} \int_{-\infty}^{y} f_X(u) f_Y(v) du dv$$

对上式两边同时求导有 $f(x,y) = f_X(x)f_Y(y)$.

例5.6. 设二维随机变量的密度函数 $f(x,y)= egin{cases} cxe^{-y} & 0 < x < y < +\infty \\ 0 &$ 其它

解.

$$1 = \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} f(x, y) dx dy = c \int_{0}^{+\infty} dy \int_{0}^{y} x e^{-y} dx = c.$$

当x > 0时:

$$f_X(x) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(x, y) dy = \int_{x}^{+\infty} x e^{-y} dy = x e^{-x}.$$

所以

$$f_X(x) = \begin{cases} xe^{-x} & x > 0\\ 0 & \cancel{x} \in \end{cases}$$

. 当y > 0时:

$$f_Y(y) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(x, y) dx = \int_0^y x e^{-y} dx = \frac{1}{2} y^2 e^{-y}.$$

习题. 设(X,Y)的概率密度 $f(x,y)=egin{cases} 8xy & 0\leq x\leq y\leq 1 \\ 0 &$ 其它

解. 当 $0 \le x \le 1$, $f_X(x) = 4x(1-x^2)$. 所以 $P(X \le \frac{1}{2}) = \int_0^{\frac{1}{2}} 4x(1-x^2)dx = \frac{7}{16}$.

例5.7. 设X与Y相互独立, X服从[-1,1]均匀分布, Y服从参数为 $\lambda = 2$ 的指数分布, 求 $P(X + Y \le 1)$.

解.
$$f_X(x) = \begin{cases} \frac{1}{2} & x \in [-1,1] \\ 0 &$$
其它 \end{cases} , $f_Y(y) = \begin{cases} 2e^{-2y} & y \ge 0 \\ 0 &$ 其它 . 因为 X,Y 相互独立,所以

$$f(x,y) = \begin{cases} e^{-2y} & -1 \le x \le 1, y \ge 0 \\ 0 & \text{其它} \end{cases}.$$

所以

$$P(X+Y \le 1) = \int_{-1}^{1} dx \int_{0}^{1-x} e^{-2y} dy = \frac{3}{4} + \frac{1}{4}e^{-4}.$$

.