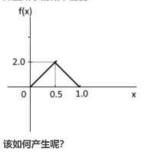
*29. 产生一个[0, 1]区间内均匀分布的随机数不是难事,但是这次策划变花样了,现在有一个boss怪,其攻击具有如图所示的概率密度:



算法步骤:

- 1. 生成一个服从均匀分布的随机数 $U \sim U(0,1)$
- 2. 设F为指定分布的分布函数,则 $X=F^{-1}(U)$ 即为指定分布的随机数。

简单点说,就是将F(x)在dy微元映射到x轴的dx微元,是一个将均匀分布映射回x分布的过程。

简单点说,就是将 F(x)在 dy 微元映射到 x 轴的 dx 微元,是一个将均匀分布映射回 x 分布的过程。

证明蓝色的结论:

1、证明 v 是均匀分布的

这里我们对于反函数,就考虑0<y<1的时候,简单一点分析:

$$F(y) = P(Y < y)$$

$$= P(f(x) < y)$$

$$= P(x < f^{-1}(y))$$

$$= f(f^{-1}(y))$$

$$= y$$

 $\varphi(y)=1$,说明y是一个均匀分布函数

2、为什么分布函数的反函数可以求取正态分布的随机数

假设x=f(-1)(y),由上面可知,y是一个均匀分布的函数,x是它的反函数,我们要求的就是x的值。

$$F(x) = P(X < x)$$
= $P(f^{-1}(y) < x)$
= $P(y < f^{-1}(x))$

上面式子可能你会有点看不懂,你可以从另外一个角度来理解,y=f(x),f(x)是分布函数的值,则有x=f(-1)(y),x是服从正态分布的,所以可以求分布函数的反函数来得到x。但是很不幸的是,一般正态分布的反函数都很难求,但是并不是这种思想没有用,下面介绍的box-muller方法就是基于反函数方法的改进。

衍生: 生成正态分布的

方法3 box-muller方法

这个方法是反函数的方法的变形,需要推导了,比较麻烦,但是运算量小,是我们常用的产生正态分布随机数的方法。

首先我们先来求服从正态分布 $N(0,\delta^2)$ 的随机数,该正态分布的密度函数为 $y=\frac{1}{\sqrt{2\pi\delta}}e^{-\frac{x^2}{2\delta^2}}$ 设 (X,Y) 是一对相对独立服从上述正态分布的随机数,则其概率密度函数为:

$$f_{(x,y)}(x,y) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\delta}e^{-\frac{x^2+y^2}{2\delta^2}}$$

我们设 $x = r\sin\theta$; $y = r\cos\theta$,则对于r的分布函数有

$$P(R < r) = \int_{0.0}^{2\pi r} \frac{1}{2\pi\delta^2} e^{\frac{u^2}{2\delta^2}} * u du d\theta$$

下面我们来对其进行化简:

$$P(R < r) = \int_{0}^{2\pi} \int_{0}^{r} \frac{1}{2\pi\delta^{2}} e^{-\frac{u^{2}}{2\delta^{2}}} * u du d\theta$$

$$= \frac{1}{2\delta^2} \int_0^r e^{\frac{u^2}{2\delta^2}} du^2 n. \text{ net/hxlove} 12345t$$

$$= -e^{-\frac{u^2}{2\delta^2}}\Big|_0^r = 1 - \delta * e^{-\frac{r^2}{2\delta^2}}$$

则对于r的分布函数求反函数,可得:

$$R = \delta * \sqrt{-2\ln(1-Z)}.$$

可以令(1-Z)为均匀分布的随机数,这里因为Z为r的分布密度,所以Z为均匀分布,1-Z也为均匀分布。均匀分布的反函数即法

$$X = R\cos\theta = \delta * \sqrt{-2\ln(1-Z)}\cos\theta = \delta * \sqrt{-2\ln(U_1)}\cos 2\pi U_2$$

U1, U2都满足在 (0,1) 区间内的均匀分布。

通过上面的公式就可以得到满足 $N(0,\delta^2)$ 的随机数,我们如果要求得到满足 $N(\mu,\delta^2)$ 的随机数,只需要在 $X1=X+\mu$,向左或向右平移u个单位即可。

这样,通过上述的公式就可以得到满足 $N(\mu, \delta^2)$ 的随机数了。