

# 蒙特卡洛算法：积分

计算物理b

高阳

# 一维积分问题

- 定积分

$$I = \int_a^b dy f_1(y), \quad 0 \leq L \leq f_1(y) \leq M$$

- “归一化”变换

$$f(y) = \frac{1}{M-L} [f_1(y) - L], \quad 0 \leq f(y) \leq 1$$

$$x = \frac{y-a}{b-a}, \quad I = (b-a)(M-L) \int_0^1 dx f(x) + L(b-a)$$

- 概率算法：x是 (0,1) 内的均匀分布，则

$$I_0 = E(f(x))$$

- 若x按照某个概率g(x)分布，则

$$f^* = \frac{f(x)}{g(x)}, \quad I_0 = E(f^*(x))$$

# 离散化

- 方差

$$V(f^*) = \int_0^1 (f^* - I_0)^2 g(x) dx$$

- 离散撒点之后

$$I_0 \approx \frac{1}{N} \sum_i f^*(x_i)$$

- 方差

$$V = \frac{1}{N} \sum_i [f^*(x_i)]^2 - I_0^2 \approx \frac{1}{N}$$

- 根据中心极限定理，方差为0的话算的才是完全准确的。
- 减小方差是核心！

# 掷点法

- $I_0$ 实际上也是在正方形内，点在曲线下的概率。
- 产生两个  $(0,1)$  上的均匀随机数 $\xi_1, \xi_2$
- 若 $\xi_1 \leq f^*(\xi_2)$ ，则给计数器Nu加1
- 总共产生N对数字，从中获得Nu的值。
- $I_0 \approx \frac{Nu}{N}$

# 优劣

- 掷点法方差

$$V_2 = p(1 - p) = I(1 - I)$$

- 对比方差

$$V_2 - V_1 = I(1 - I) - \int_0^1 [f(x) - I]^2 dx$$

$$= I - I^2 - \int_0^1 f(x)^2 dx + I^2$$

$$= \int_0^1 f(x)(1 - f(x)) dx \geq 0$$

平均值法更优

## 特例

- 蒙卡算法的复杂性可能远超想象，其代码本身的脆弱性也需仔细考量
- 考察下面这个很有代表性的例子：

$$\text{定义 } I(\gamma) = \int_0^1 dx x^\gamma = \frac{1}{\gamma+1}, \gamma > -1$$

- 平均值法：产生(0,1)内的均匀分布的随机数 $x$ , 计算 $x^\gamma$ 的均值与方差：

$$\frac{1}{N} \sum_i x_i^\gamma = \langle x^\gamma \rangle$$

$$\frac{1}{N} \sum_i x_i^{2\gamma} = \langle x^{2\gamma} \rangle$$

$$std = \frac{\sqrt{\langle x^{2\gamma} \rangle - \langle x^\gamma \rangle^2}}{\sqrt{N}}$$

# 代码与结果

```
intgamma.m  x  +
1  function res = intgamma(gam,N)
2  %INTGAMMA 此处显示有关此函数的摘要
3  % 此处显示详细说明
4  temp=rand(1,N);
5  res(1)=sum(temp.^gam)/N;
6  temp=sum(temp.^(2*gam))/N;
7  res(2)=(temp-res(1)^2)^0.5/N^0.5;
8
9  end
10
11
```

跑了三次里的最差结果

N=10000

$\gamma$	$\langle x^\gamma \rangle \pm std$	$1/(\gamma + 1)$
2	$0.3342 \pm 0.0030$	0.333
1	$0.4963 \pm 0.0029$	0.5
0	$1 \pm 0$	1
-0.2	$1.2557 \pm 0.0033$	1.25
-0.4	$1.6769 \pm 0.0159$	1.667
-0.5	$1.9639 \pm 0.0239$	2
-0.6	$2.4890 \pm 0.0640$	2.5
-0.8	$3.9503 \pm 0.1296$	5
-0.9	$5.8357 \pm 0.3416$	10

由于误差的形式，N提高100倍，小数点更精确一位，故我们确实应该获得精确到小数点后第二位的结果。但是后两个明显有问题：即使跑多次，中心极限定理告诉我们，每次的结果不能偏离正确值太远。问题在哪里？？？

# 实时平均

这实际是收敛性检测

intgamma2.m ✕ +

```
1 function res = intgamma2(gam,N)
2 %INTGAMMA 此处显示有关此函数的摘要
3 % 此处显示详细说明
4 res=zeros(1,N);
5
6 for i=1:N
7     temp=rand;
8     res(i)=((i-1)*res(i-(i>1.5))+temp^gam)/i;
9 end
10
11 end
```

