

考试安排

时间：2015-1-19 下午 2:30-4:30

教室：3B115, 3B116, 3B215

题型：选择+简答（判断）+算法设计

概率算法

Ex.1 若将 $y \leftarrow \text{uniform}(0, 1)$ 改为 $y \leftarrow x$, 则上述的算法估计的值是什么.

解：如果 x 取 $(0, 1)$ 中的随机值，而 $y=x$ 的话，意味着的比例 k/n 代表 $y=x$ 这条直线在圆弧内的长度和在正方形内的长度的比例 r ，所以求的值是 $4 * 1/\sqrt{2}$ ，即 $2\sqrt{2}$ 。

Ex2. 在机器上用 $4 \int_0^1 \sqrt{1-x^2} dx$ 估计 π 值，给出不同的 n 值及精度.

解：略。

Ex3. 设 a, b, c 和 d 是实数, 且 $a \leq b, c \leq d, f:[a, b] \rightarrow [c, d]$ 是一个连续函数, 写一概率算法计算积分: $\int_a^b f(x) dx$.

解：略。

***EX4.** 设 ϵ, δ 是 $(0,1)$ 之间的常数, 证明: 若 I 是 $\int_a^b f(x) dx$ 的正确值, h 是由 HitorMiss 算法返回的值, 则当 $n \geq I(1-I)/\epsilon^2 \delta$ 时有:

$$\text{Prob}[|h-I| < \epsilon] \geq 1 - \delta$$

上述的意义告诉我们: $\text{Prob}[|h-I| \geq \epsilon] \leq \delta$, 即: 当 $n \geq I(1-I)/\epsilon^2 \delta$ 时, 算法的计算结果的绝对误差超过 ϵ 的概率不超过 δ , 因此我们根据给定 ϵ 和 δ 可以确定算法迭代的次数

$$n = \frac{I(1-I)}{\epsilon^2 \delta} \leq \left\lceil \frac{1}{4\epsilon^2 \delta} \right\rceil \left(\because I(1-I) \leq \frac{1}{4} \right)$$

解此问题时可用切比雪夫不等式, 将 I 看作是数学期望。

解：h 是一个随机变量，记其期望和方差为 $E[h]$ 和 $Var[h]$ 。根据切比雪夫不等式

$$P(|h - E[h]| \geq \varepsilon) \leq \frac{Var[h]}{\varepsilon^2}$$

显然 $E[h]=I$ 。另一方面，在 HitorMiss 算法中，若随机取 n 个点，有 k 个点在积分范围内，则有 $h=k/n$ 。因为 n 个点中每一个点，其要么在积分范围内，要么不在积分范围内，因此 k 为二项分布 $B(n, I)$ ，其中 I 为点落在积分范围内的概率， $Var[k]=n*I(1-I)$ 。又因为 $k=h*n$ ，所以

$$Var[h] = I(1-I)/n$$

将 $n \geq I(1-I)/\varepsilon^2 \delta$ 带入上式即可得证。

EX5. 用上述算法，估计整数子集 1~n 的大小，并分析 n 对估计值的影响。

解：n 越大，估值越准确。

Ex6. 分析 dlogRH 的工作原理，指出该算法相应的 u 和 v。

解：Sherwood 算法的一般过程：

- 1). 将被解的实例变换到一个随机实例。 //预处理函数 u
- 2). 用确定算法解此随机实例，得到一个解。
- 3). 将此解变换为对原实例的解。 //后处理函数 v

dlogRH 是 Sherwood 算法的一个具体应用，dlogRH 为了消除输入实例中 a 的取值对执行时间的影响对其中的 $a=g^x \bmod p$ 作随机预处理，得到与其对应的随机实例 $c=u(x, r)$ ，并且对 c 使用确定性算法得到 y，最后再把随机实例的结果 y 变换为输入实例 a 的解 $x=v(y, r)$ 。其中

$$u: u(x, r) = \log_{g,p} c = (r+x) \bmod (p-1)$$

$$v: v(y, r) = (y-r) \bmod (p-1)$$

Ex7. 写一 Sherwood 算法 C，与算法 A, B, D 比较，给出实验结果。

解：略。

Ex8.证明：当放置 (k+1)th 皇后时，若有多个位置是开放的,则算法 QueensLV 选中其中任一位置的概率相等。

解：当放置第 (k+1) th 皇后时，如果有 n 个位置开放，依次记为 $\{S_1, S_2, \dots, S_n\}$ 。下面计算选择位置 S_i 的概率 P_i ： S_i 被选中，则 $\text{uniform}(1, \dots, i)=1$, 且对于所有 $j>i$ 有 $\text{uniform}(1, \dots, j)=0$ 。显然 $\text{uniform}(1, \dots, i)=1$ 的概率为 $1/i$, $\text{uniform}(1, \dots, j)=0$ 的概率为 $(j-1)/j$ 。所以

$$P_i = \left(\frac{1}{i} \times \frac{i}{i+1} \times \dots \times \frac{n-1}{n}\right) = \frac{1}{n}$$

Ex9. 写一算法，求 n=12~20 时最优的 StepVegas 值。

解：略。

Ex10:PrintPrimes{ //打印 1 万以内的素数

print 2, 3;

n \leftarrow 5;

repeat

if RepeatMillRab(n,) then print n;

n \leftarrow n+2;

until n=10000;

}

与确定性算法相比较，并给出 100~10000 以内错误的比例。

解：略。

近似算法

EX11. 证明 G 中最大团的 size 为 α 当且仅当 G^m 里最大团的 size 是 $m\alpha$ 。

解：

1). 充分性：若 G 中最大团的 size 为 α ，则 G^m 里最大团的 size 是 $m\alpha$ 。

记 G 的最大团为 C ，显然 C^m 是 G^m 的团，因此 G^m 里最大团的 size $\geq m\alpha$ 。

反之，如果 size $> m\alpha$ ，根据鸽巢原理，一定有 $\beta > \alpha$ 个点落在同一个 G 的副

本中，这 β 个点显然也是一个团，与 G 的最大团为 C 矛盾。

2). 必要性：若 G^m 里最大团的 size 是 $m\alpha$ ，则 G 中最大团的 size 为 α 。

由充分性直接得到。

EX12. 完善证明 Th1.9 LPT 算法的近似性能比 $R_{LPT} = \frac{4}{3} - \frac{1}{3m}$.

解： PPT 给出了近似比的上界，为了完善证明，我们需要证明这个上界在某些实例下成立。
考虑输入实例 I*，满足如下条件：

$$P_i = 2m - \left\lceil \frac{i}{2} \right\rceil, i = 1,2, \cdots, 2m$$

$$P_{2m+1} = m$$

P ₁	P _{2m}	P _{2m+1}	←
P ₂	P _{2m-1}		←
...			←
P _{m-1}	P _{m+2}		←
P _m	P _{m+1}		←

LPT 运行结果

P ₁	P _{2m-2}		←
P ₂	P _{2m-3}		←
...			←
P _{m-1}	P _m		←
P _{2m-1}	P _{2m}	P _{2m+1}	←

OPT 运行结果

可见 A(I*)=4m-1,且 OPT(I*)=3m，近似比为 $R_{LPT} = \frac{4}{3} - \frac{1}{3m}$ 。