

# Homework #1

截止日期: 3 月 13 日 0:00 之前

## 问题 #1

考虑一些浮点数值  $x_1, x_2, \dots, x_n$ 。在许多机器学习算法中, 下面的函数通常被称为这些数值的 “log-sum-exp”:

$$\ell(x_1, \dots, x_n) := \ln \left[ \sum_{k=1}^n e^{x_k} \right].$$

1. 通常情况下,  $p_k := e^{x_k}$  表示了一个概率  $p_k \in (0, 1]$ 。这种时候,  $x_k$  的可能的取值范围是什么?
2. 假设许多的  $x_k$  都非常的小 ( $x_k \ll 0$ )。请解释为什么在这种情况下, 计算上面的 log-sum-exp 可能会产生数值错误。
3. 请证明, 对于任意  $a \in \mathbb{R}$ ,

$$\ell(x_1, \dots, x_n) = a + \ln \left[ \sum_{k=1}^n e^{x_k - a} \right].$$

如果要避免你在 (2) 中提到的问题, 请选择一个合适的  $a$  的取值来改进计算  $\ell(x_1, \dots, x_n)$  的稳定性。

## 问题 # 2

假设  $f(x)$  和  $p(x)$  是两个一阶可导的  $\mathbb{R}$  上的函数。

1. (选做) 我们想计算函数  $f(x)$  的根。但是因为计算带来的误差, 我们可能实际上算的是另外一个函数  $f(x) + \varepsilon p(x)$  的根。令  $x^*$  为函数  $f$  的

根，它满足  $f(x^*) = 0$ 。如果  $f'(x^*) \neq 0$ ，那么对于足够小的  $\varepsilon$ ，存在函数  $x(\varepsilon)$  使得  $f(x(\varepsilon)) + \varepsilon p(x(\varepsilon)) = 0$  且  $x(0) = x^*$ 。假设这样的函数  $x(\varepsilon)$  存在并且是可导的，请证明

$$\left. \frac{dx}{d\varepsilon} \right|_{\varepsilon=0} = -\frac{p(x^*)}{f'(x^*)}.$$

2. 假设  $f(x)$  是 Wilkinson 多项式，定义为：

$$f(x) := (x-1)(x-2)(x-3)\cdots(x-20).$$

如果展开这个多项式，我们可以得到  $f(x) = a_0 + a_1x + a_2x^2 + \cdots + a_{20}x^{20}$ ，其中  $a_0, \dots, a_{20}$  是对应次项的系数。如果我们刚好只有  $a_{19}$  这一项系数有误差，那么，可以令  $p(X) := x^{19}$ ，并使用 (1) 中的模型来分析最终的误差。根据这里选取的  $f(x), p(x)$ ，请证明对于任意  $j \in \{1, 2, \dots, 20\} =: S$ ，有：

$$\left. \frac{dx}{d\varepsilon} \right|_{\varepsilon=0, x^*=j} = -\prod_{k \in S: k \neq j} \frac{j}{j-k}.$$

3. 在 (2) 中分别取  $x^* = 1$  和  $x^* = 20$ ，并对比各自的  $\frac{dx}{d\varepsilon}$ ，哪一个对这里的误差更加稳定？

### 问题 #3

令  $\lambda > 0$  是一个实数，考虑函数  $f(x) = \frac{\lambda}{2+x}$ 。

1. 计算出函数  $f$  的所有不动点。
2. 令  $x_0 > 0$  为函数  $f$  的不动点，请计算  $f'(x_0)$ 。
3. 假设  $\lambda = 3$ ，请证明从任何  $\mathbb{R}_{\geq 0}$  中的点出发，关于函数  $f(x) = \frac{3}{2+x}$  的不动点迭代过程总是会收敛到  $x_0$ 。
4. 假设  $\lambda = 25$ ，请证明从  $x = 0$  出发，关于函数  $f(x) = \frac{25}{2+x}$  的不动点迭代过程会收敛到  $x_0$ 。

**提示：** 你可能需要编写程序模拟不动点迭代过程的前若干步。

5. 令  $\varphi : \mathbb{R}_{>0} \rightarrow \mathbb{R}$  是一阶可导的双射函数。利用函数  $\varphi$ ，可以定义另一个函数  $g = \varphi \circ f \circ \varphi^{-1}$ 。注意， $x_0 > 0$  是  $f$  的一个不动点，说明  $y_0 = \varphi(x_0)$  是  $g$  的一个不动点。

(a) 证明  $f'(x_0) = g'(y_0)$ 。

(b) 证明，从  $\mathbb{R}_{>0}$  中的任何点出发，关于  $f$  的不动点迭代过程都会收敛，当且仅当，从  $\mathbb{R}$  中的任何点出发，关于  $g$  的不动点迭代过程都会收敛。

(c) 证明，从  $\mathbb{R}_{>0}$  中的任何点出发，关于  $f$  的不动点迭代过程都会收敛到  $x_0$  (对于任何  $\lambda > 0$ )。

**提示:** 如果你需要一个具体的  $\varphi$  来研究，我们推荐考虑自然对数  $\log$ 。

6. 假设不动点迭代的计算过程中，每一次迭代都会带来一个不可控，任意的误差。设第  $k$  轮不动点迭代引入的误差为  $\varepsilon_k$ ，并且  $\forall k, |\varepsilon_k| < 10^{-6}$ 。试证明：以上带误差的不动点迭代最终也会收敛到  $f$  不动点的一个邻域。

## 问题 #4

假设函数  $g$  为二次可导函数，且  $r$  为  $g(r) = r$  的一个不动点，满足  $g'(r) = 0$ ,  $|g''(r)| < 2$ ，并且  $g''$  在  $r$  的一个邻域里连续。试证明由  $g$  定义的不动点迭代方程  $x_{k+1} = g(x_k)$  在  $r$  的一个邻域上二次收敛。