Mathematics check points

1. 是否能从本质上理解下式?

$$p(A) = p(A, B) + p(A, not B) = p(A|B) \times p(B) + p(A|not B) \times p(not B)$$

2. 下列两式说明什么?

$$p(A) = p(A, B)$$
$$p(A, B) = p(A) \times p(B)$$

- 3. Bayes Rule 的理解与使用
- 4. 为什么方差的定义为 $\sigma^2 = \sum_i p(x_i)(x_i \mu)^2$, 但我们用下式去估计方差?

$$\frac{1}{N-1} \sum_{i=1}^{N} (x_i - \hat{\mu})^2$$

- 5. 两个随机变量相关系数为 0 意味着什么?
- 6. 极大似然估计 MLE 的原理与方法
- 7. 极大后验概率 MAP 的原理与方法
- 8. 向量、矩阵的基本运算
- 9. 向量的 Lp 范数 Vector Lp-Norm 的定义与性质
- 10. 两个向量正交的定义与性质,如何理解正交? (orthogonal vectors)
- 11. 正交矩阵是什么,它有什么性质? (orthogonal matrices)
- 12. 半正定矩阵的定义是什么,我们如何简单理解半正定矩阵,它有什么性质? (positive semi-definite matrices)
- 13. 我们为什么需要在机器学习中了解优化理论?
- 14. 一个优化问题是什么样的?
- 15. 什么是一个多元函数的梯度和 Hessian 矩阵?
- 16. 什么是局部最小值, 什么是整体最大值?
- 17. 什么是凸集(convex set),可以举一个例子吗?
- 18. 什么是凸函数(convex function),可以举一个例子吗?
- 19. 凸函数的 first order 和 second order 有什么性质?
- 20. 梯度下降方法的原理与做法?
- 21. 梯度下降中, 步长的设定需要考虑什么?
- 22. 如何对一个优化问题写出它的拉格朗日函数(Lagrangian)?
- 23. 如何通过拉格朗日函数得出一个优化问题的对偶问题?
- 24. 什么样的优化问题是一个凸问题?
- 25. 如果一个优化问题是凸问题,那么求解原问题和求解它的对偶问题,会产生一样的结果吗?