

【課題】 ラビットチャレンジ：実装演習レポート（応用数学）

※当該レポートについては要点のまとめ等のみ（考察は無し）

ビデオ視聴学習者 提出区分け	科目	章タイトル	1点100文字 以上で要点の まとめ	実装演習結果 キャプチャー 又はサマリー と考察	「確認テスト」など、自 身の考察結果	演習問題や参 考図書、修了 課題など関連 記事レポート による加点
【a】 1つのURLで提出	応用数学 (基準点：3点)	第1章：線形代数	1点	不要	不要	1点
		第2章：確率・統計	1点	不要	不要	1点
		第3章：情報理論	1点	不要	不要	1点

【第一章：線形代数】

<スカラー>

いわゆる「普通の数」

<ベクトル>

「大きさ」と「向き」をもつ。

（例） x, y 座標上で、 $(3, 2)$ と表すと、どの方向かが分かる。 $\vec{A}=(3, 2)$ の様な感じ。

<行列>

スカラーを表にしたもの

数学では、一次列配列はベクトル、2次元配列は行列、と呼ばれる。

尚、行列の積については「行」×「列」で新たな行列の成分を求める事が可能。

<単位行列>

かけてもかけられても相手が変わらない行列

<逆行列>

逆数の様な働きをする行列（存在する場合もある）。掃き出し方で求める。

<行列式>

2つの横ベクトルで作られる平行四辺形の「面積」を示す。

尚、逆行列の有無を判断可能（面積がゼロの場合は逆行列が存在しない）

<固有ベクトル>

ある行列 A に対し、 $A\vec{x}=\lambda\vec{x}$ が成り立つ場合、行列 A とその特殊なベクトル \vec{x} の積は、ただのスカラーの数 λ とその特殊なベクトル \vec{x} との積と同じ値になる。この特殊なベクトル \vec{x} とその係数 λ を、行列 A に対する固有ベクトル（固有値）という。

<固有値分解>

正方形の行列を3つの行列の積に変換すること。これにより行列の累乗の計算が容易になる。

【第二章：統計学】

<頻度確立>

発生する頻度のこと。

<ベイズ確率（主観確率）>

信念の度合い。※個人の主観を交えたもの

（通常の確率：観察して情報を得る。ベイズ確率：観察以外に個人の主観を交えて表現する）

<以下計算式>

1. 条件付き確立： $P(Y=y|X=x) = P(Y=y, X=x) / P(X=x)$
2. 独立な事象の同時確率： $P(X=x, Y=y) = P(X=x) P(Y=y) = P(Y=y, X=x)$
3. ベイズ測： $P(X=x|Y=y) = P(X=x) P(Y=y) / P(Y=y)$

<確率変数>

事象と結びつけられた数値のこと。事象そのものを指すと解釈することも多い。

<確率分布>

事象の発生する確率（確率変数に対しての確率）の分布のこと。離散値については表に表すことができる。

<期待値>

その分布における、確率変数の平均の値 or 「ありえそう」な値

- ✓ 期待値 $E(f) = \sum_{k=1}^n P(X=x_k) f(X=x_k)$
- ✓ 離散値の場合： $E(f) = \sum_{k=1}^n P(X=x_k) f(X=x_k)$
- ✓ 連続値の場合： $E(f) = \int P(X=x) f(X=x) dx$

<分散>

データの散らばり具合。各々の値が期待値からどれだけズレているかを平均したもの。

分散 $V(f) = E(f^2(X=x)) - (E(f))^2$

※2乗の期待値から期待値の2乗を引くことで求められる。

<共分散>

2つのデータ系列の傾向の違い

$C[X, Y] = E[(X - E[X])(Y - E[Y])]$

様々な確率分布

＜ベルヌーイ分布＞

コイントスのイメージ。出るか出ないかの2択から得られる分布のこと。

確率の割合は等しくなくても扱える。

＜マルチヌーイ（カテゴリーカル）分布＞

さいころを転がすイメージ。各面の出る割合が等しくなくとも扱える。

＜二項分布＞

ベルヌーイ分布の多試行版

＜ガウス分布（正規分布）＞

釣鐘型の連続分布

【第三章：情報理論】

<自己情報量>

対数の底が2のとき、単位はビット(bit)。対数の底がネイピアのeのとき、単位は(nat)

$$I(x) = -\log P(x)$$

<シャノンエントロピー>

自己情報量の期待値

$$H(x) = -\sum (P(x) \log(P(x)))$$

<カルバック・ライブラーダイバージェンス>

同じ事象・確率変数における異なる確率分布 P, Q の違いを表す

(言い換えると、2つの確率分布がどの程度似ているかを表す)

$$D_{KL}(P||Q) = E_{x \sim P} [\log P(x) - \log Q(x)]$$

<交差エントロピー>

→カルバック・ライブラーダイバージェンスの一部を取り出したもの。Qについての自己情報量をPの分布で平均している。

$$H(P, Q) = E_{x \sim P} \log Q(x) = -\sum P(x) \log Q(x)$$

<所感（というより感想）>

高校数学レベルかとは思いますが、大昔にやった程度なので思い出しながら取り組んだ、という感じ。

現時点では今回学んだ（思い出した）計算がどの様に活用されるのか見えてこないのが実情なので、今後の講習で身につけたいと思う。

以上、