

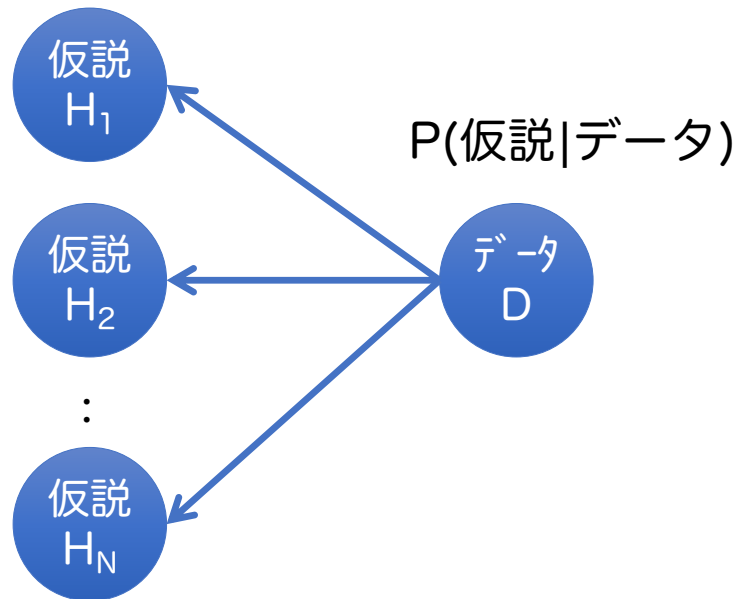
ベイズ統計

古谷知之

講義概要

- ベイズ統計の基礎
- ベイズの定理の確率分布への拡張
- 事前分布・尤度関数・事後分布
- 二項分布を用いたベイズ推論
- ポアソン分布を用いたベイズ推論
- 自然共役事前分布

データから仮説（モデル）を推定する



データから仮説（モデル）を推定する

- データ D から仮説 H_1 が成立する確率は以下のようなになる

$$P(H_1|D) = \frac{P(D|H_1)P(H_1)}{\sum_{i=1}^n P(D \cap H_i)}$$

$$= \frac{P(D|H_1)P(H_1)}{\sum_{i=1}^n P(D|H_i)P(H_i)}$$

$$= \frac{P(D|H_1)P(H_1)}{P(D)}$$

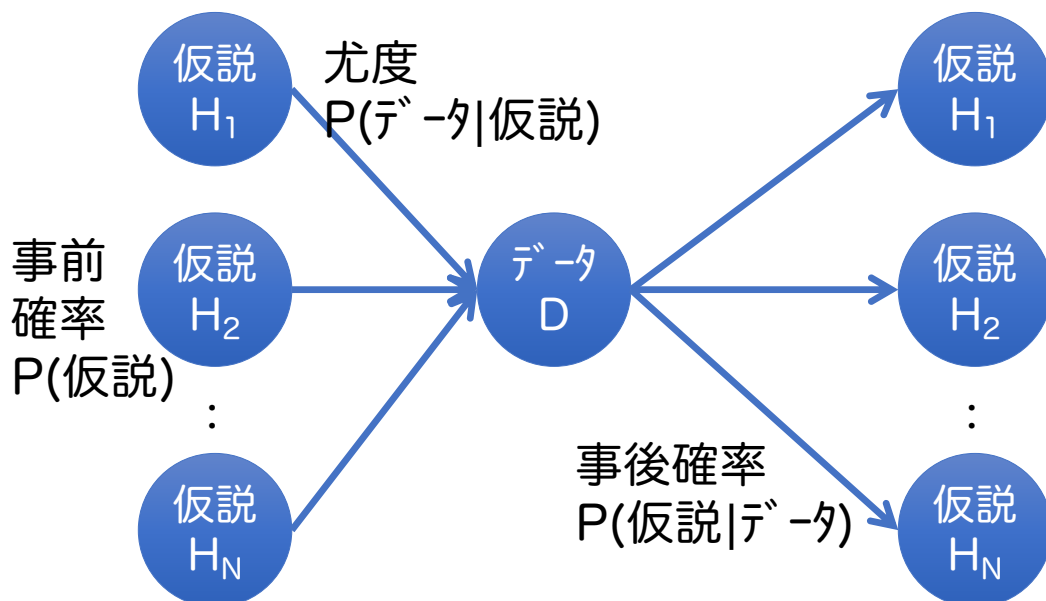
事前確率・事後確率・尤度

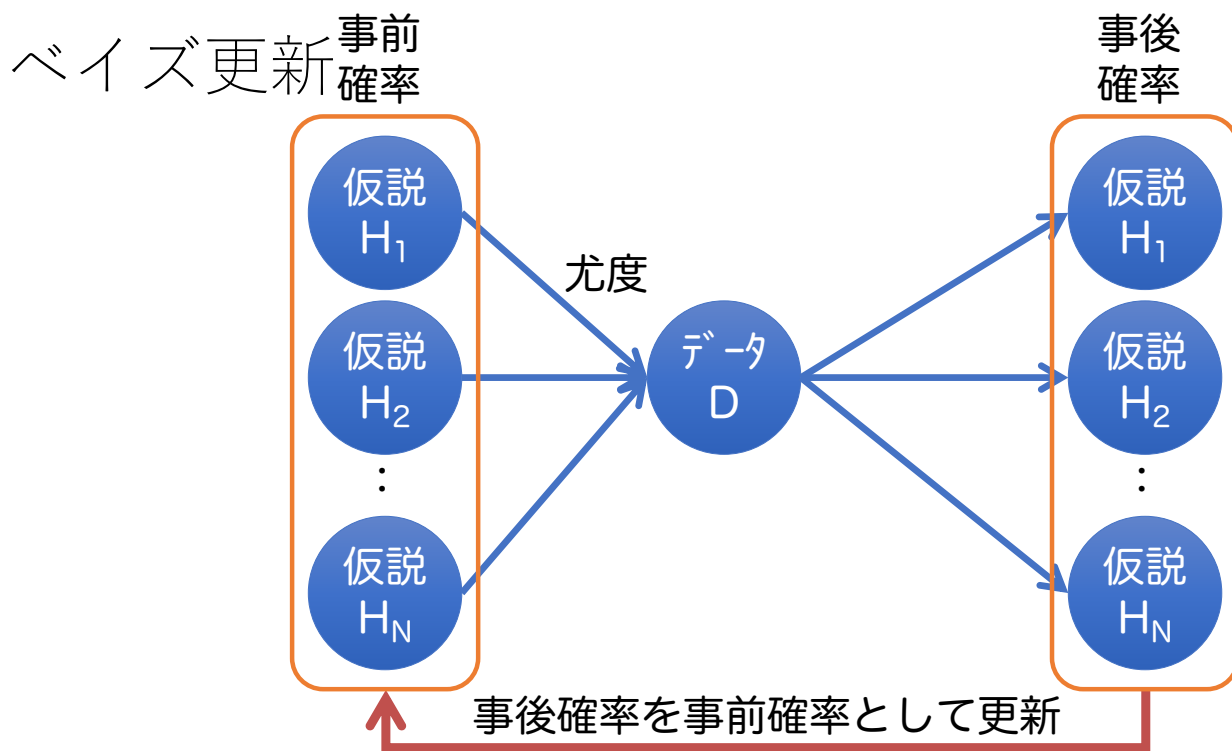
- ベイズの定理にもとづいて、 $P(H)$ を事前確率、 $P(D|H)$ を尤度、 $P(H|D)$ を事後確率という

$$P(H|D) = \frac{P(D|H)P(H)}{P(D)}$$

事後確率 (P(H|D))、尤度 (P(D|H))、事前確率 (P(H))

事前確率・尤度・事後確率





ベイズの定理の拡張

- ベイズの定理の分母は定数であるため、ベイズの定理を次式のように置き換えることができる

$$P(H|D) = \frac{P(D|H)P(H)}{P(D)} \propto P(D|H)P(H)$$

- 尤度関数と事前確率に確率分布を与えることで、事後確率の確率分布を計算することができる

確率分布の種類

- 離散的な確率分布
 - 一様分布
 - 二項分布
 - ポアソン分布
- 連続的な確率分布
 - 正規分布
 - ベータ分布
 - ガンマ分布

試合の勝敗とベイズ推定

- あなたはあるスポーツチームAのアナリスト兼ストラテジストであるとする。
- あなたのチームAは、ある別のチームBと初めて戦うことになった。
- チームBと実力が似通っている別のチームとは、既に10戦して6勝している。
- このとき、チームBに勝つことができると期待できるだろうか？

試合の勝敗とベイズ推定

- 試合 = G 、勝ち = V とすると、
 - 求めたい事後確率は $P(V|G)$
 - 得られている情報（尤度） $P(G|V)$ は、「これまでに10試合して6勝している」
 - 事前確率 $P(V)$ と事後確率 $P(V|G)$ はどのようなものになるのだろうか？
-
- 試合の勝敗は二項分布に従う

ベルヌーイ試行と二項分布

- 0か1かしかない試行において、 n 回の試行で s 回成功し、その確率 p がわかっているとき、実験が成功する期待値は以下のベルヌーイ試行に従う
- ベルヌーイ試行の確率分布を二項分布といい、その分布は次式の確率密度関数に従う

$$\text{Binom}(n, p) = {}_n C_s \cdot p^s \cdot (1 - p)^{n-s} \approx p^s \cdot (1 - p)^{n-s}$$

ベルヌーイ試行と二項分布

- ベルヌーイ試行の確率変数と確率値を下表のように与えた時、次式が成立する
- 平均： $\mu = np$
- 分散： $\sigma^2 = np(1 - p)$

確率変数 X	0	1
確率	$1 - p$	p

試合の勝敗とベイズ推定

- 尤度 $P(G|V)$ の二項分布は、

$$\text{Binom}(10, 0.6) = {}_{10}C_6 \cdot p^6 \cdot (1 - p)^{10-6} \approx p^6 \cdot (1 - p)^4$$

試合の勝敗とベイズ推定

- 二項分布の尤度から事後確率を求めたい場合、どのような事前確率が適しているだろうか？
- $p^s \cdot (1-p)^{n-s}$ の形をした確率分布
⇒ベータ分布 $B(\alpha, \beta)$

ベータ分布

- 二項分布を式変形すると次式のベータ関数に従うベータ分布となる

$$s = \alpha - 1, n - s = \beta - 1$$

$$\text{Binom}(n, p) \approx p^s \cdot (1-p)^{n-s} = \frac{(\alpha - 1)! (\beta - 1)!}{(\alpha + \beta - 1)!}$$

$$B(\alpha, \beta) \approx k \cdot p^{\alpha-1} \cdot (1-p)^{\beta-1}$$

$$0 < p < 1, 0 < \alpha, \beta, k = \text{定数}$$

試合の勝敗とベイズ推定

- チームBとは初顔合わせであるため、「理由不十分の原則」から勝敗の期待値（平均）が $1/2$ となるようなベータ分布を事前確率として採用するのが良い。
- $\alpha - 1 > 0, \beta - 1 > 0, \alpha = \beta$ となる最小の整数 $\alpha = \beta = 2$
- ベータ分布 $B(2, 2)$ を事前確率 $P(V)$ の確率分布に採用するとどうなるか？

ベータ分布

- ベータ分布

$$B(\alpha, \beta) \approx k \cdot p^{\alpha-1} \cdot (1-p)^{\beta-1}$$

$0 < p < 1, 0 < \alpha, \beta, k = \text{定数}$

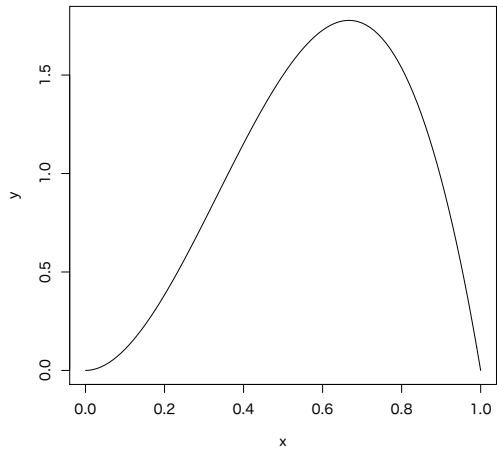
については、次式が成立する

$$\mu = \frac{\alpha}{\alpha + \beta}$$

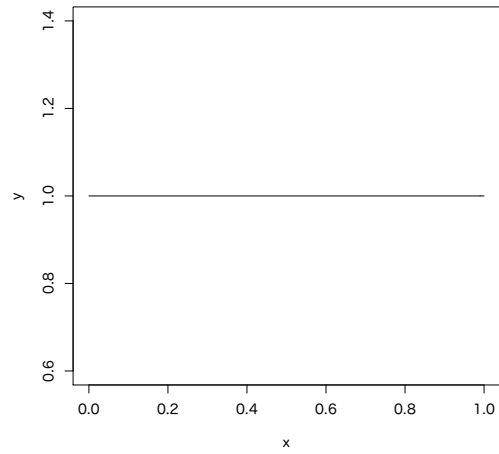
$$\sigma^2 = \frac{\alpha\beta}{(\alpha + \beta)^2(\alpha + \beta + 1)}$$

ベータ分布

$B(3, 2)$

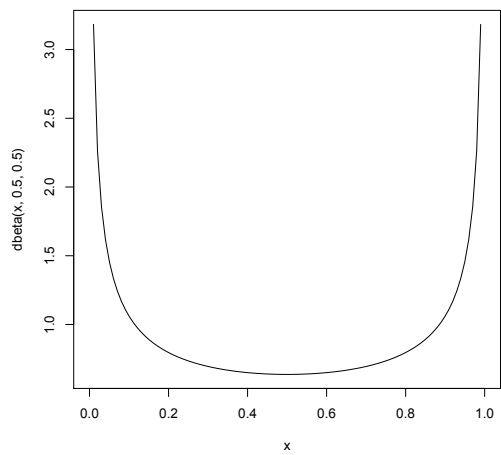


$B(3, 2) = \text{一様分布}$

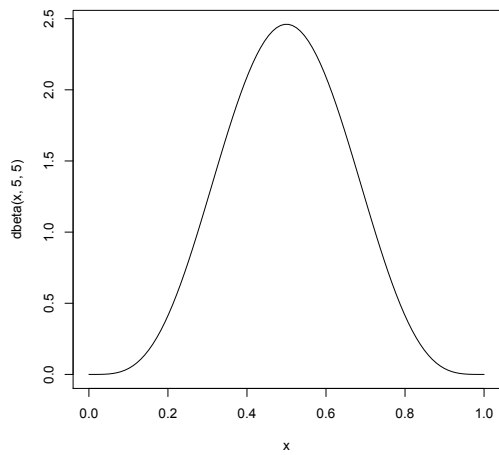


ベータ分布

$B(0.5, 0.5)$



$B(5, 5)$



ベータ分布は万能な確率分布

- ベータ分布は以下の分布に変化できる
 - 一様分布、線形分布
 - 単調増加・単調減少分布
 - 単峰分布
 - 左右対称分布

試合の勝敗とベイズ推定

- 尤度 $P(G|V) = p^6(1-p)^4$
- 事前確率 $P(V) = B(2, 2) = p(1-p)$
- 事後確率

$$P(V|G) \approx p^6(1-p)^4 \times p(1-p) = p^7(1-p)^5 = B(8, 6)$$

試合の勝敗とベイズ推定

- チームBとの試合の勝敗に関する期待値（平均）は、ベータ関数の平均から、

$$E(P(V|G)) \approx E(B(8, 6)) = \frac{8}{8+6} \approx 0.571$$

- $0.571 > 0.5$ なので、勝利への期待が上回る？

事前分布・尤度関数・事後分布

- 事前確率・尤度・事後確率は、ある確率値ではなく、確率分布を取ることがある。このとき、
 - 事前確率⇒事前分布
 - 尤度⇒尤度関数
 - 事後確率⇒事後分布という。

試合の得点とベイズ推定

- あなたが関わっている競技は、野球やサッカー、アメフトなどのように少数得点で勝敗がまぎります。
- 例えば、サッカーJリーグ(J1)の2013年シーズンの全306試合における各チームの得点分布（1試合での各チームの得点）は、下表のようになっています。（612チーム分、平均=1.44）

得点	0	1	2	3	4	5	6	7
チーム数	132	227	154	66	23	6	4	0

J.LEAGUE Data Site

HOME | **日程・結果** | 順位表 | お知らせ | 通算データ | 出場記録 | 選手・監督・審判

| 日程・結果 |

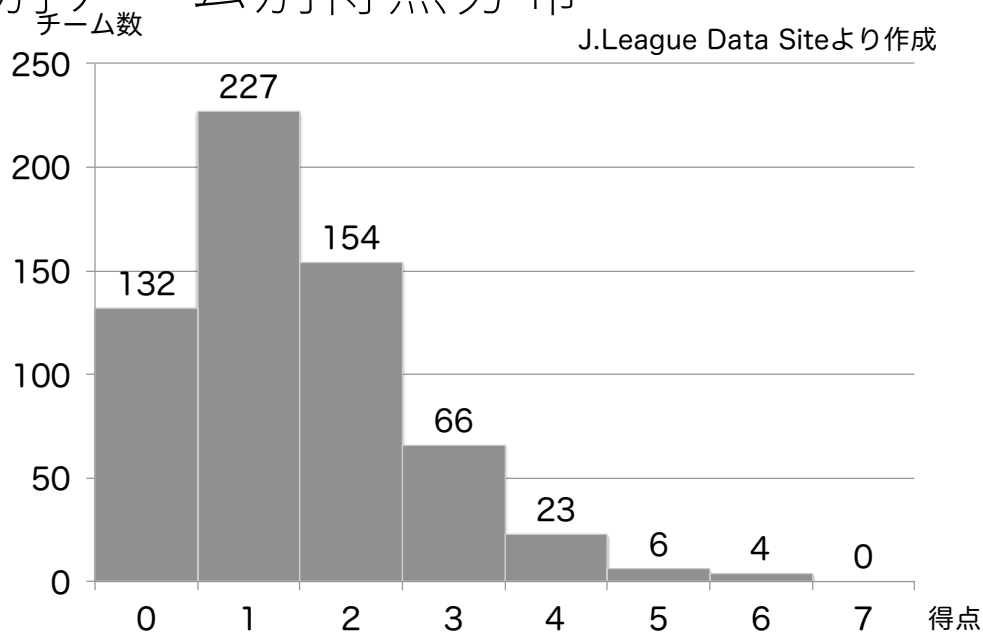
検索画面に戻る | 印刷ページへ

検索結果

年度	大会	節	試合日	K/O時刻	ホーム	スコア	アウェイ	スタジアム	入場者数	TV放送
2013	J 1	第1節第1日	03/02(土)	14:04	横浜FM	4-2	湘南	日産ス	24,298	スカパー！/スカパー！プレミアムサービス
2013	J 1	第1節第1日	03/02(土)	14:04	名古屋	1-1	磐田	豊田ス	21,748	スカパー！/スカパー！プレミアムサービス/NHK名古屋/NHK静岡
2013	J 1	第1節第1日	03/02(土)	14:04	鳥栖	1-1	鹿島	ベアスタ	12,728	スカパー！/スカパー！プレミアムサービス/NHK佐賀/NHK水戸
2013	J 1	第1節第1日	03/02(土)	14:05	C大阪	1-0	新潟	長居	15,051	スカパー！/スカパー！プレミアムサービス/NHK大阪/NHK新潟
2013	J 1	第1節第1日	03/02(土)	14:06	仙台	1-1	甲府	ユアスタ	16,353	スカパー！/スカパー！プレミアムサービス/NHK仙台/NHK甲府
2013	J 1	第1節第1日	03/02(土)	14:06	広島	1-2	浦和	Eスタ	27,911	スカパー！/スカパー！プレミアムサービス/NHK総合
2013	J 1	第1節第1日	03/02(土)	16:03	大宮	2-2	清水	NACK	11,330	スカパー！/スカパー！プレミアムサービス/テレ玉
2013	J 1	第1節第1日	03/02(土)	19:04	大分	1-2	F東京	大銀ド	17,055	スカパー！/スカパー！プレミアムサービス/NHK BS1
2013	J 1	第1節第2日	03/03(日)	13:04	柏	3-1	川崎F	柏	13,785	スカパー！/スカパー！プレミアムサービス
2013	J 1	第2節第1日	03/09(土)	13:04	新潟	1-2	広島	東北電ス	28,118	スカパー！/スカパー！プレミアムサービス/新潟総合テレビ
2013	J 1	第2節第1日	03/09(土)	14:03	清水	0-5	横浜FM	アイスタ	16,487	スカパー！/スカパー！プレミアムサービス/NHK静岡

https://data.j-league.or.jp/SFMS01/search?competition_years=2013&competition_frame_ids=1&competition_ids=347&tv_relay_station_name=

2013年サッカーJリーグ(J1) 試合別チーム別得点分布



試合の得点のベイズ推定

- いまあなたは、チームの得点力がリーグの平均と比較して弱く、オフシーズンに攻撃力を強化すべきか検討しています。
- 昨シーズンはリーグ全体で1試合1チームあたりの平均得点が1.44点でしたが、あなたのチームは平均得点が1.38点でした。

得点	0	1	2	3	4	5	6	7
リーグ全体	132	227	154	66	23	6	4	0
あなたのチーム	5	16	8	5	0	0	0	0

試合の得点のベイズ推定

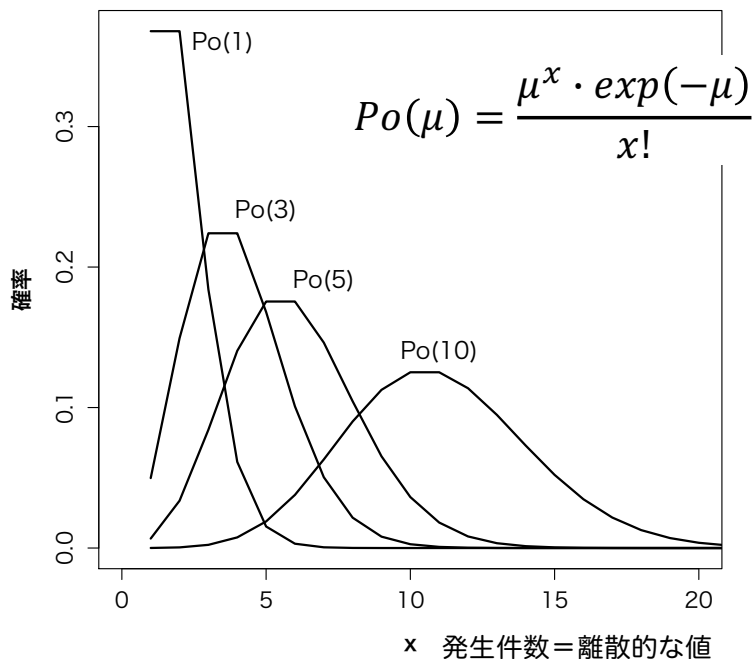
- あなたのチームがJ1リーグ平均並みまで得点力を強化するとすれば、チームの得点力はどの程度になるだろうか？
- 試合別チーム別得点を何らかの確率分布で表すことができるか？
- このとき、
 - 事前分布 = 昨季のあなたのチームの得点分布
 - 尤度関数 = 昨季のリーグ全試合得点分布
 - 事後分布 = 期待されるチーム得点分布

ポアソン分布

- 非常に多くの観測回数が繰り返されるものの、観測ケースの発生頻度が非常に低い場合に用いられる確率分布
- 一定範囲内（時間、回数、空間）である事象が発生する平均値 μ をもちいて計算される
- 試行回数 n 、発生頻度 p とすると、 $\mu = np$

$$Po(\mu) = \frac{\mu^x \cdot \exp(-\mu)}{x!}$$

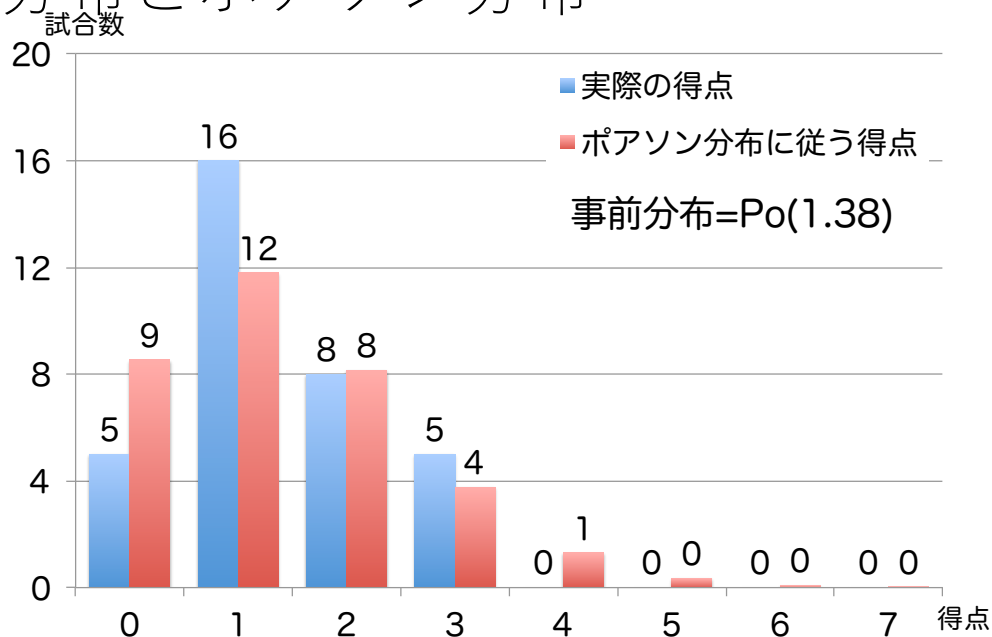
ポアソン分布



あなたのチームの得点の
ポアソン分布は？

得点	全チーム
0	$34 \cdot 1.38^0 \cdot \exp(-1.38) / 0! \div$
1	$34 \cdot 1.38^1 \cdot \exp(-1.38) / 1! \div$
2	$34 \cdot 1.38^2 \cdot \exp(-1.38) / 2! \div$
3	$34 \cdot 1.38^3 \cdot \exp(-1.38) / 3! \div$
4	$34 \cdot 1.38^4 \cdot \exp(-1.38) / 4! \div$
5	$34 \cdot 1.38^5 \cdot \exp(-1.38) / 5! \div$
6	$34 \cdot 1.38^6 \cdot \exp(-1.38) / 6! \div$
7	$34 \cdot 1.38^7 \cdot \exp(-1.38) / 7! \div$

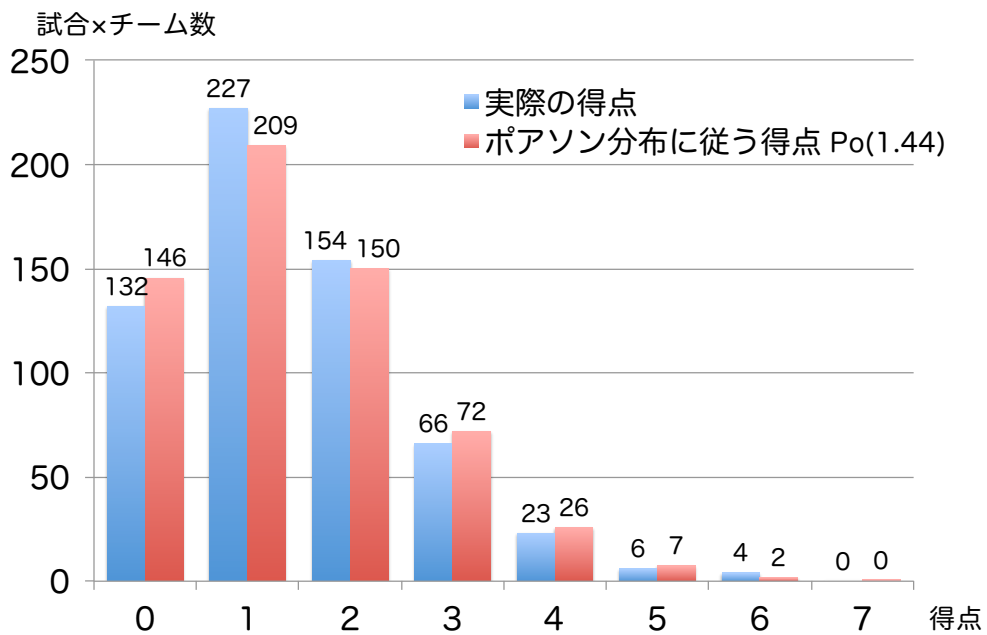
あなたのチームの全試合の 得点分布とポアソン分布



全試合得点のポアソン分布の計算

得点	全チーム
0	$612 \cdot 1.44^0 \cdot \exp(-1.44) / 0! \div 146$
1	$612 \cdot 1.44^1 \cdot \exp(-1.44) / 1! \div 209$
2	$612 \cdot 1.44^2 \cdot \exp(-1.44) / 2! \div 150$
3	$612 \cdot 1.44^3 \cdot \exp(-1.44) / 3! \div 72$
4	$612 \cdot 1.44^4 \cdot \exp(-1.44) / 4! \div 26$
5	$612 \cdot 1.44^5 \cdot \exp(-1.44) / 5! \div 7$
6	$612 \cdot 1.44^6 \cdot \exp(-1.44) / 6! \div 2$
7	$612 \cdot 1.44^6 \cdot \exp(-1.44) / 6! \div 0$

全試合の得点分布とポアソン分布



ガンマ関数

- ポアソン分布の形と似た形の確率密度関数に、ガンマ分布がある
- ガンマ関数 $\Gamma(\alpha)$ は次式で表される

$$\Gamma(\alpha) = \int_0^{\infty} x^{\alpha-1} e^{-x} dx$$

$\alpha > 0$

- ガンマ関数 $\Gamma(\alpha)$ は以下のような性質を持つ

$$\begin{aligned}\Gamma(\alpha) &= (\alpha - 1)! \\ \Gamma(\alpha + 1) &= \alpha\Gamma(\alpha) \\ \Gamma(1/2) &= \sqrt{\pi}\end{aligned}$$

ガンマ分布

- ガンマ分布の確率密度関数 $f(x)$ は次式のようになる

$$f(x) = Ga(\alpha, \lambda) = \frac{\lambda^\alpha}{\Gamma(\alpha)} x^{\alpha-1} e^{-\lambda x}, x \geq 0$$

- ガンマ分布の平均 $E(X)$ と分散 $V(X)$ は以下の通り

$$E(X) = \frac{\alpha}{\lambda}$$

$$E(X) = \frac{\alpha}{\lambda^2}$$

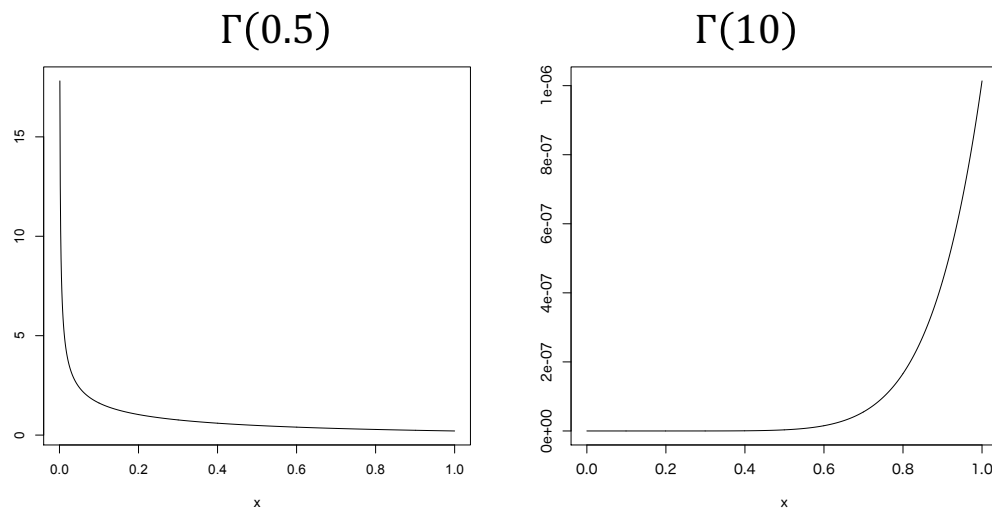
ベータ分布とガンマ分布

- ベータ関数の確率密度関数は以下のように式変形できる

$$\begin{aligned} Binom(n, p) &\approx \frac{p^\alpha \cdot (1-p)^{\beta-1}}{(\alpha-1)! (\beta-1)!} \\ &= \frac{(\alpha+\beta-1)!}{\Gamma(\alpha)\Gamma(\beta)} \\ &= \frac{1}{\Gamma(\alpha+\beta)} \end{aligned}$$

- ここで $\Gamma(\alpha)$ はガンマ関数という

ガンマ分布



試合の得点とベイズ推定：事前分布

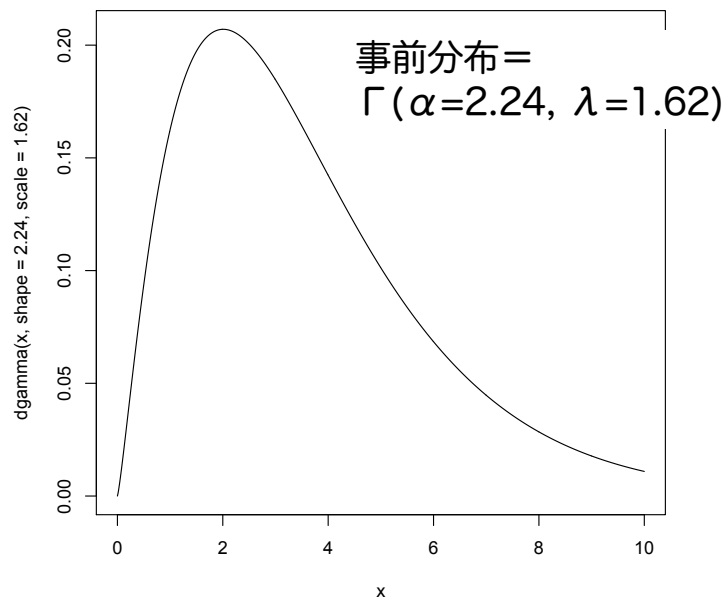
あなたのチームの1試合あたりの得点の平均と分散は以下のとおりである

- 平均1.38
- 分散0.85

これをガンマ分布で表すには、

- 平均 $\alpha/\lambda = 1.38$
- 分散 $\alpha/\lambda^2 = 0.85$ より、
- $\lambda \approx 1.62$ 、 $\alpha \approx 2.24$ を用いる

事前分布のガンマ分布



試合の得点とベイズ推定：尤度関数

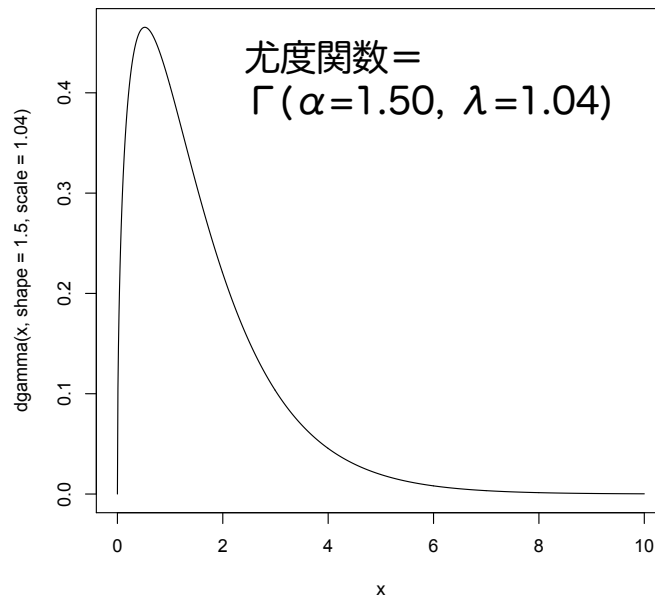
リーグ全体での1試合1チームあたりの得点の平均と分散は以下のとおりである

- 平均1.44
- 分散1.38

これをガンマ分布で表すには、

- 平均 $\alpha/\lambda = 1.44$
- 分散 $\alpha/\lambda^2 = 1.38$ より、
- $\lambda \approx 1.04$ 、 $\alpha \approx 1.50$ を用いる

尤度関数のガンマ分布



試合の得点のベイズ推定

- 事前分布 $\Gamma(2.24, 1.62)$
- 尤度関数 $\Gamma(1.50, 1.04)$
- 事後分布
 $Ga(2.24, 1.62) \cdot Ga(1.50, 1.04) \approx Ga(2.27, 2.66)$

試合の得点のベイズ推定

- 事後分布

$$\begin{aligned} & Ga(2.24, 1.62) \cdot Ga(1.50, 1.04) \\ &= \frac{1.62^{2.24} \cdot x^{(2.24-1)} \cdot \exp(-1.62x)}{\Gamma(2.24)} \cdot \frac{1.04^{1.50} \cdot x^{(1.50-1)} \cdot \exp(-1.04x)}{\Gamma(1.50)} \\ &\propto x^{(2.24-1)} \cdot x^{(1.50-1)} \cdot \exp(-1.62x) \cdot \exp(-1.04x) \\ &= x^{(2.74-1)} \cdot \exp(-2.66x) \\ &\propto Ga(2.74, 2.66) \end{aligned}$$

ポアソン分布を事前分布とする 場合の事後分布

- 事前分布がポアソン分布の場合、尤度関数にガンマ分布を採用すると、事後分布はガンマ分布となる。

$$\begin{aligned} & \text{ガンマ関数(尤度)} \times \text{ポアソン分布(事前)} \\ & \propto \text{ガンマ関数(尤度)} \times \text{ガンマ関数(事前)} \\ & \propto \text{ガンマ関数(事後)} \end{aligned}$$

自然共役事前分布

- 事前分布と事後分布が、互いに似たような確率分布を持つような場合に、その事前分布を自然共役事前分布という
- 主な自然共役事前分布は以下のとおり

事前分布	尤度関数	事後分布
二項分布	ベータ分布	ベータ分布
ポアソン分布	ガンマ分布	ガンマ分布
正規分布	正規分布	正規分布
正規分布	正規分布	逆ガンマ分布