データサイエンス 課題4

学籍番号2323050, 氏名 井上祐斗

問1

```
#1.距離のみ
```

wells1 ← glm(switch ~ dist,family = binomial(link = "logit"),data = wells)
summary(wells1)
exp(coef(wells1))

(Intercept) dist 1.8330099 0.9938005

$$P = O/(1+O) = 1.83/(1+1.83) = 64$$

Intercept, distはどちらも統計的に有意である。しかし、距離のオッズに関しては、ほぼ1に近く僅かに減少していくことがわかる。

上の計算式によって、オッズから確率を計算できる。dist=0mのとき、オッズは1.83であり、確率は64%であるので、distが1m増えると、僅かに64%から減少していくと考えられる。

つまり、このモデルで解釈するなら、安全な井戸が遠くなるほど、汲みに行く手間が面倒くさくなるため、 それより近くの汚染された井戸を使い続けると言える。

問2

```
#2.距離とヒ素
```

wells2 \leftarrow glm(switch \sim dist + arsenic,family = binomial(link = "logit"),data = wells) summary(wells2) exp(coef(wells2))

Coefficients:

Estimate Std. Error z value Pr(>|z|)
(Intercept) 0.002749 0.079448 0.035 0.972
dist -0.008966 0.001043 -8.593 <2e-16 ***
arsenic 0.460775 0.041385 11.134 <2e-16 ***

Signif. codes: 0 '***' 0.001 '**' 0.01 '*' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1

(Dispersion parameter for binomial family taken to be 1)

Null deviance: 4118.1 on 3019 degrees of freedom

```
Residual deviance: 3930.7 on 3017 degrees of freedom
AIC: 3936.7

Number of Fisher Scoring iterations: 4

> exp(coef(wells2))
(Intercept) dist arsenic
1.0027525 0.9910736 1.5853020
```

dist, arsenicは統計有意であるが、Interceptは統計有意ではない。

ロジットの観点から、dist, arsenicはそれぞれ微妙な減少、増加をしていることがわかり、さらに、オッズの観点から、同じようにそれぞれ微妙な減少、増加を示していることがわかる。

特に、arsenicについては1(1Lあたり数百μg)増加するごとにオッズが1.5倍になる。つまり、井戸の交換に大きな影響を与えていることがわかる。

問3

```
#3.全てで解析,教育年数の影響について検証
wells3 ← glm(switch ~ dist + arsenic + assoc + educ,family = binomial(link = "logit"),data = wells)
summary(wells3)
exp(coef(wells3))
median_dist ← median(wells$dist)
median_arsenic ← median(wells$arsenic)
educ_values \leftarrow c(0, 4, 8, 12, 16)
newdata ← data.frame(
 educ = educ_values,
 dist = rep(median_dist, length(educ_values)),
 assoc = 1,
 arsenic = rep(median_arsenic, length(educ_values))
prob ← predict(wells3, newdata = newdata, type = "response") # responseは確率として返す
results ← data.frame(
educ = educ_values,
 prob= prob
results
Coefficients:
       Estimate Std. Error z value Pr(>|z|)
(Intercept) -0.156712  0.099601 -1.573  0.116
dist
       -0.008961 0.001046 -8.569 < 2e-16 ***
```

データサイエンス 課題4 2

arsenic 0.467022 0.041602 11.226 < 2e-16 ***
assoc -0.124300 0.076966 -1.615 0.106
educ 0.042447 0.009588 4.427 9.55e-06 ***

Signif. codes: 0 '***' 0.001 '**' 0.01 '*' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1

(Dispersion parameter for binomial family taken to be 1)

Null deviance: 4118.1 on 3019 degrees of freedom Residual deviance: 3907.8 on 3015 degrees of freedom

AIC: 3917.8

Number of Fisher Scoring iterations: 4

> exp(coef(wells3))

(Intercept) dist arsenic assoc educ 0.8549505 0.9910789 1.5952358 0.8831149 1.0433604

educ prob

- 1 0 0.4991732
- 2 4 0.5415240
- 3 8 0.5832832
- 4 12 0.6238806
- 5 16 0.6628093

教育年数	0	4	8	12	16
切り替えの確率	49%	54%	58%	62%	66%

教育年数が高まるにつれ、切り替えの確率が増えていることが示された。

問4

「教育年数が高いほど、ヒ素の危険性について理解しているため、高い濃度に対して敏感であり井戸の切り替えにつながりやすい。」ことが考えられるため、educとarsenicを交互作用として追加した。

交互作用項を追加

 $wells4 \leftarrow glm(switch \sim dist + arsenic + assoc + educ + arsenic * educ,family = binomial(link = "logit") summary(wells4) exp(coef(wells4))$

Coefficients:

Estimate Std. Error z value Pr(>|z|) (Intercept) 0.028283 0.119711 0.236 0.81323 dist -0.008951 0.001048 -8.542 < 2e-16 ***

データサイエンス 課題4 3

arsenic assoc -0.123399 0.077020 -1.602 0.10912 educ -0.000392 0.018351 -0.021 0.98296 arsenic:educ 0.028551 0.010515 2.715 0.00662 **

Signif. codes: 0 '***' 0.001 '**' 0.01 '*' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1

(Dispersion parameter for binomial family taken to be 1)

Null deviance: 4118.1 on 3019 degrees of freedom Residual deviance: 3900.3 on 3014 degrees of freedom

AIC: 3912.3

Number of Fisher Scoring iterations: 4

(Intercept) dist arsenic assoc educ arsenic:educ 1.0286871 0.9910894 1.4164128 0.8839109 0.9996080 1.0289625

教育レベルが1年上がるごとに、ヒ素レベルが井戸の切り替えに与えるオッズが1.02倍になり、交互作用項に 交互作用が働くことがモデルで示された。z値を見ると統計的に有意である。

効果としては、arsenicのオッズは教育年数に応じて増加し、教育年数8年の場合の arsenic のオッズ比 =1.41×(1.02)^8として計算できる。

データサイエンス 課題4