BIG DATA ANALYTICS: ANÁLISE ESTATÍSTICA [TURMA 010] - 2020/2

Painel / Meus cursos / BIG DATA ANALYTICS: ANÁLISE ESTATÍSTICA [TURMA 010] - 2020/2 / Trilha 6: 23/11 a 29/11 / Exercícios de Fixação

Iniciado em	terça, 24 Nov 2020, 13:18
Estado	Finalizada
Concluída em	terça, 24 Nov 2020, 13:31
Tempo empregado	12 minutos 49 segundos
Questão 1	
Correto Vale 1,00 ponto(s)	
vale 1,00 pointo(3)	
	ste de um modelo de regressão logística, um aluno obteve o seguinte resultado: log(p/(1-p)) = o não existe probabilidade negativa, o aluno pode afirmar que esta regressão está errada.
Escolha uma opção:	
Verdadeiro	
• Falso •	
	sultado mostra o logaritmo das chances e não o valor da probabilidade! Este resultado pode ser obtido uma probabilidade p = 0.249584.
Questão 2 Correto Vale 2,00 ponto(s)	
	ções dos modelos lineares generalizados é a Regressão Logística. Ela é útil quando a variável resposta uição binária e as variáveis preditoras podem ser categóricas ou contínuas.
Escolha uma opção:	
• Verdadeiro	~
Falso	
Muito bem! A Re	gressão Logística é um dos tipos de Modelos Lineares Generalizados, onde a função link é chamada de logit, isto é, es.

Vale 1,00 ponto(s).

,					
(Intercept)	var1	var2	var3	var4	
1.93083017 -0	.03527112	0.10062274	-0.32902386	-0.46136144	
Assinale a alterna	tiva correta qı	ue apresenta o im	pacto que as va	riáveis explicativ	ras têm na variável preditora.
Escolha uma opção:					
Quando a variáve	l explicativa var	2 aumenta de 1 unio	dade, a variável res	posta será multipli	cada por 0.1006; já quando a variável
explicativa var3 a	iumenta de 1 un	idade, a variável res	postaserá adiciona	nda de -0.3290.	
Os valores dos co	peficientes obtic	dos representam o a	umento ou diminu	ção que cada vari	ável tem na variável resposta; assim,
quando a variave	l var1 diminui de	e -0.03527, a variáve	l respostadiminuir	á de 1 unidade.	
					icada por 0.965; já guando a variável
 Quando a variáve 	el explicativa var		dade, a variável res	posta será multipl	icada por 0.965; já quando a variável
 Quando a variáve explicativa var3 a 	el explicativa var numenta de uma	1 aumenta de 1 unic unidade, a variável	dade, a variável res resposta é multipl	posta será multipl cada por 0.72.	
Quando a variáve explicativa var3 a ✓ Muito bem! Para i	el explicativa var numenta de uma nterpretarmos o	1 aumenta de 1 unic unidade, a variável impacto dos coefic	dade, a variável res resposta é multipl	posta será multipl cada por 0.72.	icada por 0.965; já quando a variável osta em uma regressão logística, é usua
• Quando a variáve explicativa var3 a	el explicativa var numenta de uma nterpretarmos o estes coeficiente	1 aumenta de 1 unic unidade, a variável impacto dos coefic	dade, a variável res resposta é multipl	posta será multipl cada por 0.72.	
Quando a variáve explicativa var3 a ✓ Muito bem! Para i exponenciarmos e > exp(coef(model-(Intercept))	el explicativa var numenta de uma nterpretarmos o estes coeficiento o)) var1	1 aumenta de 1 unic a unidade, a variável a impacto dos coefic es: var2	dade, a variável res resposta é multipl ientes da regressã var3	posta será multipl cada por 0.72. o na variável respo var4	
Quando a variáve explicativa var3 a ✓ Muito bem! Para i exponenciarmos e > exp(coef(model (Intercept))) 6.8952321	el explicativa var numenta de uma nterpretarmos o estes coeficiente o)) var1 0.9653437	1 aumenta de 1 unic unidade, a variável impacto dos coefic es: var2 1.1058594	dade, a variável res resposta é multipl cientes da regressã var3 0.7196258 0.	posta será multipl cada por 0.72. o na variável respo var4 6304248	osta em uma regressão logística, é usua
Oquando a variáve explicativa var3 a w Muito bem! Para i exponenciarmos e > exp(coef(model (Intercept) 6.8952321 Assim, quando a variáve	el explicativa var numenta de uma nterpretarmos o estes coeficiente o)) var1 0.9653437 variável explicati	1 aumenta de 1 unic a unidade, a variável o impacto dos coefic es: var2 1.1058594 (diva var1 aumenta de	dade, a variável res resposta é multipl ientes da regressã var3 0.7196258 0.	posta será multipl cada por 0.72. o na variável respo var4 6304248 vel resposta será r	
Quando a variáve explicativa var3 a ✓ Muito bem! Para i exponenciarmos e > exp(coef(model (Intercept) 6.8952321 Assim, quando a variáve	el explicativa var numenta de uma nterpretarmos o estes coeficiente o)) var1 0.9653437 variável explicati	1 aumenta de 1 unic unidade, a variável impacto dos coefic es: var2 1.1058594	dade, a variável res resposta é multipl ientes da regressã var3 0.7196258 0.	posta será multipl cada por 0.72. o na variável respo var4 6304248 vel resposta será r	osta em uma regressão logística, é usua
Quando a variáve explicativa var3 a ✓ Muito bem! Para i exponenciarmos e > exp(coef(model (Intercept) 6.8952321 Assim, quando a variáve	el explicativa var numenta de uma nterpretarmos o estes coeficiente o)) var1 0.9653437 variável explicati	1 aumenta de 1 unic a unidade, a variável o impacto dos coefic es: var2 1.1058594 (diva var1 aumenta de	dade, a variável res resposta é multipl ientes da regressã var3 0.7196258 0.	posta será multipl cada por 0.72. o na variável respo var4 6304248 vel resposta será r	osta em uma regressão logística, é usua
Quando a variáve explicativa var3 a ✓ Muito bem! Para i exponenciarmos e > exp(coef(model (Intercept) 6.8952321 Assim, quando a vexplicativa var2 au	el explicativa var numenta de uma nterpretarmos o estes coeficiente o)) var1 0.9653437 variável explicati umenta de 1 uni	1 aumenta de 1 unic a unidade, a variável o impacto dos coefic es: var2 1.1058594 (iva var1 aumenta de dade, a variável resp	dade, a variável res resposta é multipl ientes da regressã var3 0.7196258 0. e 1 unidade, a variá posta será multiplid	posta será multipl cada por 0.72. o na variável respo var4 6304248 vel resposta será r cada por 1.106.	osta em uma regressão logística, é usua

Sua resposta está correta.

1 :	n	rr	Δ 1	\cap

Vale 2,00 ponto(s).

Modelos Lineares Generalizados estendem o framework do modelo linear para incluir variáveis dependentes que decididamente não têm uma distribuição normal, ou seja, são usados quando:
Escolha uma opção:
Quando alguma variável preditora tem valores apenas positivos, ou valores de contagem.
Quando a variável resposta tem uma distribuição contínua e é medida em uma escala de razão.
 Quando a variável resposta é dicotômica ou é do tipo contagem. Muito bem! Modelos Lineares Generalizados são utilizados quando a variável resposta é do tipo categórica dicotômica, por exemplo, sim/não, passou/reprovou, viveu/moreu, ou quando é uma contagem, por exemplo, número de acidentes de tráfego.
Quando a variável explicativa inclui o sexo e também o número de apartamentos.
Sua resposta está correta.
Questão 5
Correto
Vale 1,00 ponto(s).
A Regressão Logística modela o log das chances (logit), expresso como log(p/(1-p)). O termo chance, muitas vezes é utilizado no cotidiano, como sinônimo de probabilidade. Escolha a alternativa correta que traz a definição destes termos.
Escolha uma opção:
A probabilidade é a expressão matemática dada por 1/(número de tentativas). Então, se houve 1 tentativa, a probabilidade é 1; Se houve 2 tentativas, então a probabilidade é 50%, ou 0.5.
A probabilidade indica, em percentual, a chance de ocorrência de um determinado evento raro.
 Probabilidade é o número de vezes que ocorreu sucesso comparado com o número total de tentativas; Chance é o número de vezes que ocorreu sucesso comparado ao número de falhas ocorridas. Muito bem! Probabilidade é resultado da divisão do número de sucesso pelo número total de tentativas do experimento. Chance é o número de vezes que ocorreu sucesso dividido pelo número de falhas ocorridas.
Probabilidade e Chance são sinônimos; por exemplo, se dissermos que amanhã tem 50% de probabilidade de chuva, então é a mesma coisa dizer que temos 50% de chance de chuva.
Sua resposta está correta.
Seguir para

normas institucionais e governamentais da área.

Saiba mais...

Follow Us











Universidade Presbiteriana Mackenzie

Resumo de retenção de dados Obter o aplicativo para dispositivos móveis