

# Testes de hipóteses em Modelos Multivariados de Covariância Linear Generalizada

## Qualificação

Lineu Alberto Cavazani de Freitas

Orientador: Prof. Dr. Wagner Hugo Bonat

Co-orientador: Prof. Dr. Marco Antonio Zanata Alves

PPG Informática  
Data Science & Big Data  
Universidade Federal do Paraná

[https://lineu96.github.io/st/  
lineuacf@gmail.com](https://lineu96.github.io/st/lineuacf@gmail.com)

# Conteúdo

## 1 Introdução

## 2 Revisão de literatura

- McGLM
- Testes de hipóteses

## 3 Proposta

- Adaptação do teste Wald para os McGLM

1

# Introdução

UNIVERSIDADE DO PARANÁ

# Ciência de dados

- ▶ A ciência de dados é vista como um campo de estudo de natureza interdisciplinar que incorpora conhecimento de grandes áreas como estatística, ciência da computação e matemática (LEY; BORDAS, 2018).
- ▶ Tem diversos campos de interesse.
- ▶ Os métodos estatísticos são de fundamental importância em grande parte das etapas da ciência de dados (WEIHS; ICKSTADT, 2018).
- ▶ Neste sentido, os modelos de regressão tem papel importante.

# Modelos de regressão

Para entender minimamente um modelo de regressão, é necessário compreender o conceito de **fenômeno aleatório**, **variável aleatória** e **distribuição de probabilidade**.

- ▶ Um **fenômeno aleatório** é situação na qual diferentes observações podem fornecer diferentes desfechos.
- ▶ **Variáveis aleatórias** associam um valor numérico a cada desfecho possível do fenômeno. Podem ser discretas ou contínuas.
- ▶ Existem probabilidades associadas aos valores de uma variável aleatória. Estas probabilidades podem ser descritas por funções:
  - ▶ Função de probabilidade, para variáveis aleatórias discretas.
  - ▶ Função densidade de probabilidade, para variáveis aleatórias contínuas.

# Modelos de regressão

- ▶ Modelos probabilísticos que buscam descrever as probabilidades de variáveis aleatórias, as chamadas **distribuições de probabilidade**.
- ▶ Em problemas práticos, podemos buscar uma distribuição de probabilidades que melhor descreva o fenômeno de interesse.
- ▶ Estas distribuições são descritas por funções.
- ▶ Estas funções possuem parâmetros que controlam aspectos da distribuição.
- ▶ Os parâmetros são quantidades desconhecidas estimadas através dos dados.

# Modelos de regressão

- ▶ Na análise de regressão busca-se modelar os parâmetros das distribuições de probabilidade como uma função de outras variáveis.
- ▶ Isto é feito através da decomposição do parâmetro da distribuição em outros parâmetros, chamados de parâmetros de regressão.
- ▶ Assim, o objetivo dos modelos de regressão consiste em obter uma equação que explique a relação entre as variáveis explicativas e o parâmetro de interesse da distribuição de probabilidades selecionada para modelar a variável aleatória.
- ▶ Em geral, o parâmetro de interesse da distribuição de probabilidades modelado em função das variáveis explicativas é a média.

# Modelos de regressão

- ▶ O processo de análise via modelo de regressão parte de um conjunto de dados.
- ▶ Pode-se usar um modelo para modelar a relação entre a média de uma variável aleatória e um conjunto de variáveis explicativas.
- ▶ Assume-se que a variável aleatória segue uma distribuição de probabilidades e que o parâmetro de média desta distribuição pode ser descrito por uma combinação linear de parâmetros de regressão associados às variáveis explicativas.
- ▶ A obtenção destes parâmetros estimados se dá na chamada etapa de ajuste do modelo.
- ▶ Fazendo uso da equação resultante do processo é possível estudar a importância das variáveis explicativas sobre a resposta e realizar previsões da variável resposta com base nos valores observados das variáveis explicativas.



# Modelos de regressão

- ▶ Existem modelos uni e multivariados.
- ▶ Nos modelos univariados há apenas uma variável resposta e temos interesse em avaliar o efeito das variáveis explicativas sobre essa única resposta.
- ▶ No caso dos modelos multivariados há mais de uma resposta e o interesse passa a ser avaliar o efeito dessas variáveis sobre todas as respostas.
- ▶ Existem inúmeras classes de modelos de regressão, mencionaremos neste trabalho três importantes classes:
  - ▶ Modelos lineares.
  - ▶ Modelos lineares generalizados.
  - ▶ Modelos multivariados de covariância linear generalizada.

# Modelo linear normal

- ▶ No cenário univariado, durante muitos anos o modelo linear normal (GALTON, 1886) teve papel de destaque.
- ▶ Muito usado principalmente por suas facilidades computacionais.
- ▶ Um dos pressupostos do modelo linear normal é de que a variável resposta, condicional às variáveis explicativas, segue a distribuição normal.
- ▶ Quando tal pressuposto não era atendido, uma alternativa, por muito tempo adotada, foi buscar uma transformação da variável resposta, tal como a família de transformações Box-Cox (BOX; COX, 1964).

# Modelos lineares generalizados

- ▶ O avanço computacional permitiu a proposição de modelos mais complexos, que necessitavam de processos iterativos para estimação dos parâmetros (PAULA, 2004).
- ▶ A proposta de maior renome foram os modelos lineares generalizados (GLM) (NELDER; WEDDERBURN, 1972).
- ▶ Essa classe de modelos permitiu a flexibilização da distribuição da variável resposta de tal modo que esta pertença à família exponencial de distribuições.
- ▶ Em meio aos casos especiais de distribuições possíveis nesta classe de modelos estão a Bernoulli, binomial, Poisson, normal, gama, normal inversa, entre outras.

# Modelos multivariados de covariância linear generalizada

- ▶ Há casos em que são coletadas mais de uma resposta por unidade experimental e há o interesse de modelá-las em função de um conjunto de variáveis explicativas.
- ▶ Neste cenário surgem os modelos multivariados de covariância linear generalizada (McGLM) (BONAT; JØRGENSEN, 2016).
- ▶ Esta classe pode ser vista com uma extensão multivariada dos GLMs que permite lidar com múltiplas respostas de diferentes naturezas e, de alguma forma, correlacionadas.
- ▶ O McGLM é uma classe flexível ao ponto de ser possível chegar a extensões multivariadas para modelos de medidas repetidas, séries temporais, dados longitudinais, espaciais e espaço-temporais.

# Testes de hipóteses

- ▶ Em regressão, um interesse comum é o de verificar se a retirada de determinada variável explicativa do modelo geraria uma perda no ajuste.
- ▶ Isto é feito através dos chamados testes de hipóteses.
- ▶ Testes de hipóteses são ferramentas estatísticas que auxiliam no processo de tomada de decisão sobre valores desconhecidos (parâmetros) estimados por meio de uma amostra (estimativas).
- ▶ Podemos atribuir a teoria, formalização e filosofia dos testes de hipótese a Neyman, Pearson e Fisher.

# Testes de hipóteses

No contexto de modelos de regressão, três testes de hipóteses são comuns, todos baseados na função de verossimilhança:

- ▶ O teste da razão de verossimilhanças (WILKS, 1938).
- ▶ O teste Wald (WALD, 1943).
- ▶ O teste do multiplicador de lagrange, também conhecido como teste escore (AITCHISON; SILVEY, 1958), (SILVEY, 1959), (RAO, 1948).

# LRT, WT, LMT

- ▶ Os três testes podem ser usados para verificar se a retirada de determinada variável do modelo prejudica o ajuste.
- ▶ No caso do teste de razão de verossimilhanças, dois modelos precisam ser ajustados.
- ▶ Já o teste Wald e o escore necessitam de apenas um modelo.
- ▶ Os testes são assintoticamente equivalentes.
- ▶ Em amostras finitas estes testes podem apresentar resultados diferentes (EVANS; SAVIN, 1982).

# Técnicas baseadas em testes de hipóteses

- ▶ Existem técnicas como a análise de variância (ANOVA) (FISHER; MACKENZIE, 1923).
- ▶ O objetivo da técnica é a avaliação do efeito de cada uma das variáveis explicativas sobre a resposta.
- ▶ Isto é feito através da comparação via testes de hipóteses entre modelos com e sem cada uma das variáveis explicativas.
- ▶ Permite que seja possível avaliar se a retirada de cada uma das variáveis gera um modelo significativamente pior quando comparado ao modelo com a variável.
- ▶ Para o caso multivariado estende-se a técnica para a análise de variância multivariada (SMITH; GNANADESIKAN; HUGHES, 1962), a MANOVA.



# Proposta

## Objetivos gerais:

- ▶ Considerando os McGLMs, não há discussão a respeito da construção de testes de hipóteses.
- ▶ Nosso objetivo geral é o desenvolvimento de testes de hipóteses para os McGLMs.
- ▶ Buscamos propor uma adaptação do teste de Wald clássico utilizado em modelos lineares para os McGLMs.

# Proposta

## Objetivos específicos:

- ▶ Adaptar o teste Wald para realização de testes de hipóteses gerais sobre parâmetros de McGLMs.
- ▶ Implementar funções para efetuar tais testes, bem como funções para efetuar ANOVAs e MANOVAs para os McGLMs.
- ▶ Avaliar as propriedades e comportamento dos testes propostos com base em estudos de simulação.
- ▶ Avaliar o potencial de aplicação das metodologias discutidas com base na aplicação a conjuntos de dados reais.

2

# Revisão de literatura

# Revisão de literatura

A revisão de literatura compreende 2 temas:

- ▶ Modelos multivariados de covariância linear generalizada.
- ▶ Testes de hipóteses.

# Modelos Multivariados de Covariância Linear Generalizada

# Modelos multivariados de covariância linear generalizada

- ▶ Os GLM são uma forma de modelagem para lidar com apenas uma resposta para dados de diferentes naturezas.
- ▶ É uma classe de modelos flexível e aplicável a diversos tipos de problema.
- ▶ Apresenta três importantes restrições:
  - ▶ A incapacidade de lidar com observações dependentes.
  - ▶ A incapacidade de lidar com múltiplas respostas simultaneamente.
  - ▶ Leque reduzido de distribuições disponíveis.
- ▶ Com o objetivo de contornar estas restrições, foram propostos os chamados Modelos Multivariados de Covariância Linear Generalizada (McGLM).
- ▶ Vamos discutir os McGLM como uma extensão dos GLM, seguindo as ideias de (BONAT; JØRGENSEN, 2016) .

# GLM

Considere:

- ▶  $Y$  um vetor  $N \times 1$  de valores observados da variável resposta.
- ▶  $X$  uma matriz de delineamento  $N \times k$
- ▶  $\beta$  um vetor de parâmetros de regressão  $k \times 1$ .

# GLM

um GLM pode ser descrito da forma

$$\begin{aligned} E(Y) &= \mu = g^{-1}(X\beta), \\ \text{Var}(Y) &= \Sigma = V(\mu; p)^{1/2} (\tau_0 I) V(\mu; p)^{1/2}, \end{aligned} \quad (1)$$

Em que:

- ▶  $g(\cdot)$  é a função de ligação.
- ▶  $V(\mu; p)$  é uma matriz diagonal em que as entradas principais são dadas pela função de variância aplicada ao vetor  $\mu$ .
- ▶  $p$  é o parâmetro de potência.
- ▶  $\tau_0$  o parâmetro de dispersão.
- ▶  $I$  é a matriz identidade de ordem  $N \times N$ .



# GLM

1. Função de variância potência (JØRGENSEN, 1987) e (JØRGENSEN, 1997).
  - ▶ caracteriza a família Tweedie de distribuições.
  - ▶ função de variância é dada por  $\vartheta(\mu; p) = \mu^p$
  - ▶ casos particulares: normal ( $p = 0$ ), Poisson ( $p = 1$ ), gama ( $p = 2$ ) e normal inversa ( $p = 3$ ).
2. Função de dispersão Poisson–Tweedie (JØRGENSEN; KOKONENDJI, 2015).
  - ▶ caracteriza a família Poisson-Tweedie de distribuições
  - ▶ visa contornar a inflexibilidade da utilização da função de variância potência para respostas discretas.
  - ▶ função de dispersão dada por  $\vartheta(\mu; p) = \mu + \mu^p$
  - ▶ casos particulares os mais famosos modelos para dados de contagem: Hermite ( $p = 0$ ), Neyman tipo A ( $p = 1$ ), binomial negativa ( $p = 2$ ) e Poisson–inversa gaussiana ( $p = 3$ )
3. Função de variância binomial.
  - ▶ dada por  $\vartheta(\mu) = \mu(1 - \mu)$
  - ▶ utilizada quando a variável resposta é binária, restrita a um intervalo ou quando tem-se o número de sucessos em um número de tentativas.

# cGLM

- ▶ Alternativa para problemas em que a suposição de independência entre as observações não é atendida.
- ▶ A solução proposta é substituir a matriz identidade  $I$  da equação que descreve a matriz de variância e covariância por uma matriz não diagonal  $\Omega(\tau)$ .
- ▶ A matriz  $\Omega(\tau)$  é descrita como uma combinação de matrizes conhecidas (ANDERSON et al., 1973) (POURAHMADI, 2000).

# cGLM

A matriz  $\mathbf{\Omega}(\boldsymbol{\tau})$  pode ser escrita como:

$$h\{\mathbf{\Omega}(\boldsymbol{\tau})\} = \tau_0 \mathbf{Z}_0 + \dots + \tau_D \mathbf{Z}_D, \quad (2)$$

em que

- ▶  $h(\cdot)$  é a função de ligação de covariância.
- ▶  $\mathbf{Z}_d$  com  $d = 0, \dots, D$  são matrizes que representam a estrutura de covariância presente nos dados.
- ▶  $\boldsymbol{\tau} = (\tau_0, \dots, \tau_D)$  é um vetor  $(D + 1) \times 1$  de parâmetros de dispersão.
- ▶ Tal estrutura pode ser vista como um análogo ao preditor linear para a média e foi nomeado como preditor linear matricial.

# McGLM

- ▶ Pode ser entendido como uma extensão multivariada do cGLM.
- ▶ Contorna as principais restrições presentes nos GLM.

Considere

- ▶  $\mathbf{Y}_{N \times R} = \{\mathbf{Y}_1, \dots, \mathbf{Y}_R\}$  uma matriz de variáveis resposta
- ▶  $\mathbf{M}_{N \times R} = \{\boldsymbol{\mu}_1, \dots, \boldsymbol{\mu}_R\}$  uma matriz de valores esperados.
- ▶  $\boldsymbol{\Sigma}_b$ , uma matriz de ordem  $R \times R$ , que descreve a correlação entre as variáveis resposta

Cada uma das variáveis resposta tem sua própria matriz de variância e covariância, responsável por modelar a covariância dentro de cada resposta, sendo expressa por

$$\boldsymbol{\Sigma}_r = \mathbf{V}_r(\boldsymbol{\mu}_r; \mathbf{p})^{1/2} \boldsymbol{\Omega}_r(\boldsymbol{\tau}) \mathbf{V}_r(\boldsymbol{\mu}_r; \mathbf{p})^{1/2}. \quad (3)$$

# McGLM

Um MCGLM é descrito como

$$\begin{aligned} E(\mathbf{Y}) &= \mathbf{M} = \{g_1^{-1}(\mathbf{X}_1\boldsymbol{\beta}_1), \dots, g_R^{-1}(\mathbf{X}_R\boldsymbol{\beta}_R)\} \\ \text{Var}(\mathbf{Y}) &= \mathbf{C} = \boldsymbol{\Sigma}_R \overset{\text{G}}{\otimes} \boldsymbol{\Sigma}_b, \end{aligned} \quad (4)$$

em que

- ▶  $\boldsymbol{\Sigma}_R \overset{\text{G}}{\otimes} \boldsymbol{\Sigma}_b = \text{Bdiag}(\tilde{\boldsymbol{\Sigma}}_1, \dots, \tilde{\boldsymbol{\Sigma}}_R)(\boldsymbol{\Sigma}_b \otimes \mathbf{I})\text{Bdiag}(\tilde{\boldsymbol{\Sigma}}_1^\top, \dots, \tilde{\boldsymbol{\Sigma}}_R^\top)$  é o produto generalizado de Kronecker.
- ▶ a matriz  $\tilde{\boldsymbol{\Sigma}}_r$  denota a matriz triangular inferior da decomposição de Cholesky da matriz  $\boldsymbol{\Sigma}_r$ .
- ▶ o operador Bdiag denota a matriz bloco-diagonal.
- ▶  $\mathbf{I}$  uma matriz identidade  $N \times N$ .
- ▶ Toda metodologia do McGLM está implementada no pacote *mcglm* (BONAT, 2018) do software estatístico R.

# Estimação e inferência

UNIVERSIDADE DO PARANÁ

# Funções de estimação

As funções de estimação para os parâmetros de regressão (função quasi-score) e de dispersão (função de estimação de Pearson) são dadas por:

$$\begin{aligned}\psi_{\beta}(\boldsymbol{\beta}, \boldsymbol{\lambda}) &= \mathbf{D}^{\top} \mathbf{C}^{-1}(\mathbf{y} - \mathcal{M}) \\ \psi_{\lambda_i}(\boldsymbol{\beta}, \boldsymbol{\lambda}) &= \text{tr}(\mathbf{W}_{\lambda_i}(\mathbf{r}^{\top} \mathbf{r} - \mathbf{C})), i = 1, \dots, Q\end{aligned}$$

Em que:

- ▶  $\boldsymbol{\beta}_r$  denota um vetor  $k_r \times 1$  de parâmetros de regressão.
- ▶  $\boldsymbol{\lambda}$  é um vetor  $Q \times 1$  de parâmetros de dispersão.
- ▶  $\mathbf{y}$  é um vetor  $NR \times 1$  com os valores da matriz de variáveis respostas  $\mathbf{Y}_{N \times R}$  empilhados.
- ▶  $\mathcal{M}$  é um vetor  $NR \times 1$  com os valores da matriz de valores esperados  $\mathbf{M}_{N \times R}$  empilhados.
- ▶  $\mathbf{D} = \nabla_{\boldsymbol{\beta}} \mathcal{M}$  é uma matriz  $NR \times K$ , e  $\nabla_{\boldsymbol{\beta}}$  denota o operador gradiente.
- ▶  $\mathbf{W}_{\lambda_i} = -\frac{\partial \mathbf{C}^{-1}}{\partial \lambda_i}$
- ▶  $\mathbf{r} = (\mathbf{y} - \mathcal{M})$

# Distribuição assintótica e algoritmo de estimação

- ▶ Para resolver o sistema de equações  $\psi_{\beta} = 0$  e  $\psi_{\lambda} = 0$  faz-se uso do algoritmo Chaser modificado:

$$\begin{aligned}\beta^{(i+1)} &= \beta^{(i)} - S_{\beta}^{-1} \psi_{\beta}(\beta^{(i)}, \lambda^{(i)}), \\ \lambda^{(i+1)} &= \lambda^{(i)} - S_{\lambda}^{-1} \psi_{\lambda}(\beta^{(i+1)}, \lambda^{(i)}).\end{aligned}$$

- ▶ Seja  $\hat{\theta} = (\hat{\beta}^{\top}, \hat{\lambda}^{\top})^{\top}$  o estimador baseado em funções de estimação de  $\theta$ .
- ▶ A distribuição assintótica de  $\hat{\theta}$  é:

$$\hat{\theta} \sim N(\theta, J_{\theta}^{-1}),$$

$J_{\theta}^{-1}$  é a inversa da matriz de informação de Godambe, dada por

$$J_{\theta}^{-1} = S_{\theta}^{-1} V_{\theta} S_{\theta}^{-\top},$$

em que  $S_{\theta}^{-\top} = (S_{\theta}^{-1})^{\top}$ .



# Testes de hipóteses

UNIVERSIDADE DO PARANÁ

# Testes de hipóteses

- ▶ Um dos objetivos principais da análise estatística é inferir conclusões válidas a respeito de uma população por meio do estudo de uma amostra.
- ▶ Problemas de inferência estatística são:
  1. Estimação de parâmetros com base em informação amostral.
  2. Testes de hipóteses:
    - ▶ Com base na evidência amostral, podemos considerar que dado parâmetro tem determinado valor?
- ▶ Uma hipótese estatística é uma afirmação ou conjectura sobre parâmetros.

# Testes de hipóteses

- ▶ São postuladas 2 hipóteses, chamadas de nula e alternativa.
- ▶ Avalia-se uma estatística de teste.
- ▶ Com base no valor da estatística e de acordo com sua distribuição de probabilidade, toma-se a decisão de rejeitar ou não rejeitar a hipótese nula.

Notação:

$$\begin{cases} H_0 : \theta = \theta_0 \\ H_1 : \theta \neq \theta_0 \end{cases}$$

# Testes de hipóteses

Desfechos possíveis:

|                  | <b>Rejeita <math>H_0</math></b> | <b>Não Rejeita <math>H_0</math></b> |
|------------------|---------------------------------|-------------------------------------|
| $H_0$ verdadeira | Erro tipo I                     | Decisão correta                     |
| $H_0$ falsa      | Decisão correta                 | Erro tipo II                        |

Tabela 1. Desfechos possíveis em um teste de hipóteses

- ▶ A probabilidade do erro do tipo I recebe o nome de nível de significância.
- ▶ A probabilidade de se rejeitar a hipótese nula quando a hipótese alternativa é verdadeira (rejeitar corretamente  $H_0$ ) recebe o nome de poder do teste.
- ▶ P-valor: probabilidade de a estatística de teste tomar um valor igual ou mais extremo do que aquele que foi observado. Quanto menor for o P, maior será o grau com que os dados amostrais contrariam a hipótese nula.

# Testes de hipóteses

- ▶ Em modelos de regressão, testes de hipóteses são usados para verificar se a retirada de determinada variável explicativa do modelo geraria uma perda no ajuste.
- ▶ Os três testes mais usados para este fim são:
  - ▶ O teste da razão de verossimilhanças (WILKS, 1938).
  - ▶ O teste Wald (WALD, 1943).
  - ▶ O teste do multiplicador de lagrange, também conhecido como teste escore (AITCHISON; SILVEY, 1958), (SILVEY, 1959), (RAO, 1948).
- ▶ Todos eles são baseados na função de verossimilhança dos modelos.
- ▶ São assintoticamente equivalentes. Em amostras finitas estes testes podem apresentar resultados diferentes (EVANS; SAVIN, 1982).

# Teste da razão de verossimilhanças

- ▶ O teste da razão de verossimilhanças é efetuado a partir de dois modelos com o objetivo de compará-los.
- ▶ A ideia consiste em obter um modelo com todas as variáveis explicativas e um segundo modelo sem algumas dessas variáveis.
- ▶ O teste é usado para comparar estes modelos através da diferença do logaritmo da função de verossimilhança.
- ▶ Caso essa diferença seja estatisticamente significativa, significa que a retirada das variáveis do modelo completo prejudicam o ajuste.
- ▶ Caso não seja observada diferença entre o modelo completo e o restrito, significa que as variáveis retiradas não geram perda na qualidade e, por este motivo, tais variáveis podem ser descartadas.

# Teste da razão de verossimilhanças

- ▶ Considere 2 modelos de regressão encaixados em que a diferença entre o número de parâmetros entre os modelos é igual a  $q$ .
- ▶ Considere  $\beta$  um vetor de parâmetros de regressão e  $\mathbf{0}$  o vetor nulo.
- ▶ As hipóteses podem ser descritas como

$$\begin{cases} H_0 : \beta = \mathbf{0} \\ H_1 : \beta \neq \mathbf{0} \end{cases}$$

- ▶ A estatística de teste é dada por:

$$\text{LRT} = -2\log(L_0/L_1),$$

em que  $L_0$  representa a verossimilhança do modelo restrito e  $L_1$  a verossimilhança do irrestrito.

- ▶  $\text{LRT} \sim \chi^2_q$ .

# Teste Wald

- ▶ O teste Wald, requer apenas um modelo ajustado.
- ▶ A ideia consiste em verificar se existe evidência para afirmar que um ou mais parâmetros são iguais a valores postulados.
- ▶ O teste avalia quão longe o valor estimado está do valor postulado.
- ▶ Utilizando o teste Wald é possível formular hipóteses para múltiplos parâmetros, e costuma ser de especial interesse verificar se há evidência que permita afirmar que os parâmetros que associam determinada variável explicativa a variável resposta são iguais a zero.
- ▶ Caso tal hipótese não seja rejeitada, significa que caso estas variáveis sejam retiradas, não existirá perda de qualidade no modelo.



# Teste Wald

- ▶ Considere um modelo de regressão ajustado com  $p$  parâmetros.
- ▶ Considere  $\beta$  um vetor de parâmetros de regressão, em que as estimativas são dadas por  $\hat{\beta}$  e  $c$  um vetor de valores postulados de dimensão  $q$ .
- ▶ Considere  $L$  uma matriz de especificação das hipóteses, de dimensão  $q \times p$ .
- ▶ As hipóteses podem ser descritas como

$$\begin{cases} H_0 : L\beta = c \\ H_1 : L\beta \neq c \end{cases}$$

- ▶ A estatística de teste é dada por:

$$WT = (L\hat{\beta} - c)^T (L \text{Var}^{-1}(\hat{\beta}) L^T)^{-1} (L\hat{\beta} - c).$$

- ▶  $WT \sim \chi^2_q$ .

# Teste Escore

- ▶ O teste do multiplicador de lagrange ou teste score, tal como o teste Wald, requer apenas um modelo ajustado.
- ▶ No caso do teste escore o modelo ajustado não possui o parâmetro de interesse e o que é feito é testar se adicionar esta variável omitida resultará em uma melhora significativa no modelo.
- ▶ Isto é feito com base na inclinação da função de verossimilhança, esta inclinação é usada para estimar a melhoria no modelo caso as variáveis omitidas fossem incluídas.

# Teste Escore

- ▶ Considere um modelo de regressão ajustado com  $p$  parâmetros.
- ▶ Considere  $\beta$  um vetor de parâmetros de regressão, em que as estimativas são dadas por  $\hat{\beta}$  e  $\mathbf{0}$  o vetor nulo.
- ▶ As hipóteses podem ser descritas como

$$\begin{cases} H_0 : \beta = \mathbf{0} \\ H_1 : \beta \neq \mathbf{0} \end{cases}$$

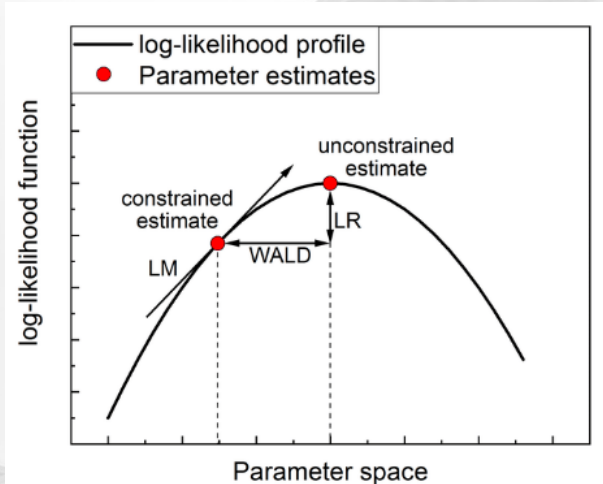
- ▶ A estatística de teste é dada por:

$$LMT = \mathbf{S}'(\hat{\beta}) \mathbf{Var}(\hat{\beta}) \mathbf{S}(\hat{\beta}).$$

Em que  $\mathbf{S}(\hat{\beta})$  representa a função escore e  $\mathbf{Var}(\hat{\beta})$  a matriz de variâncias avaliadas sob o modelo restrito ( $H_0$ ).

- ▶  $WT \sim \chi^2_q$ , em que  $q$  representa o número de parâmetros fixados sob  $H_0$ .

# LRT, WT & LMT



3

Proposta

UNIVERSIDADE DO PARANÁ

## Adaptação do teste Wald para os McGLMs

# Adaptação do teste Wald para os McGLMs



# Obrigado!

Lineu Alberto Cavazani de Freitas

[lineuacf@gmail.com](mailto:lineuacf@gmail.com)


<https://lineu96.github.io/st/>


PPG Informática








# Referências bibliográficas


 AITCHISON, J.; SILVEY, S. Maximum-likelihood estimation of parameters subject to restraints. **The annals of mathematical Statistics**, JSTOR, p. 813–828, 1958.


 ANDERSON, T. et al. Asymptotically efficient estimation of covariance matrices with linear structure. **The Annals of Statistics**, Institute of Mathematical Statistics, v. 1, n. 1, p. 135–141, 1973.

 BONAT, W. H. Multiple response variables regression models in R: The mcglm package. **Journal of Statistical Software**, v. 84, n. 4, p. 1–30, 2018.

 BONAT, W. H.; JØRGENSEN, B. Multivariate covariance generalized linear models. **Journal of the Royal Statistical Society: Series C (Applied Statistics)**, Wiley Online Library, v. 65, n. 5, p. 649–675, 2016.

 BOX, G. E.; COX, D. R. An analysis of transformations. **Journal of the Royal Statistical Society. Series B (Methodological)**, JSTOR, p. 211–252, 1964.

 EVANS, G.; SAVIN, N. E. Conflict among the criteria revisited; the w, lr and lm tests. **Econometrica: Journal of the Econometric Society**, JSTOR, p. 737–748, 1982.

 FISHER, R. A.; MACKENZIE, W. A. Studies in crop variation. ii. the manurial response of different potato varieties. **The Journal of Agricultural Science**, Cambridge University Press, v. 13, n. 3, p. 311–320, 1923.

 GALTON, F. Regression towards mediocrity in hereditary stature. **The Journal of the Anthropological Institute of Great Britain and Ireland**, JSTOR, v. 15, p. 246–263, 1886.