

INSTITUTO SUPERIOR DE ENGENHARIA DE LISBOA

Departamento de Matemática

População e Emprego

Autores:	51726	Marta Pires
	48668	Daiana Lapaiescu
	49454	Eduardo Tavares
	42146	António Pimentel

Relatório para a Unidade Curricular de Introdução à Estatística Bayesiana
dos cursos de LMATE e LEIC

Professora: Paula Cristina Pires Simões

09 - Dezembro - 2025

Contents

0.0.1	Introdução	2
0.0.2	Recolha e Organização de Dados:	3
0.1	Descrição dos Dados	3
0.1.1	Variável dependente - Taxa de desemprego	3
0.1.2	Variáveis independentes:	3
0.2	Análise Exploratória dos Dados	4
0.2.1	Séries temporais de Cada Variável	5
0.2.2	Correlação	10
0.3	Implementação do Modelo de Regressão Linear Múltipla Bayesiana	12
0.4	Diagnóstico de Convergência (R-hat e ESS)	14
0.5	Posteriori	16
0.6	Previsões Posteriori	17
0.7	Conclusões	19
0.8	Referências	20

0.0.1 Introdução

O desemprego constitui um dos indicadores mais importantes da situação económica e social de um país, refletindo de forma direta o dinamismo do mercado de trabalho, a capacidade produtiva da economia e o bem-estar das famílias. Em Portugal, entre 2011 e 2024, este indicador apresentou variações significativas associadas à crise económica e financeira, ao período de recuperação que se seguiu e ao impacto da pandemia de COVID-19. Estas oscilações tornam o estudo do desemprego particularmente relevante e atual.

A escolha deste tema resulta precisamente da sua importância para compreender como fatores económicos e demográficos influenciam a evolução do mercado de trabalho. Variáveis como o PIB real, a estrutura etária da população ativa, a remuneração média e o peso do setor terciário desempenham papéis centrais na explicação das dinâmicas laborais e ajudam a contextualizar períodos de maior estabilidade ou vulnerabilidade económica.

Assim, este trabalho tem como objetivo analisar a evolução da taxa de desemprego em Portugal ao longo dos últimos anos e avaliar de que forma estes fatores contribuem para a sua variação. O estudo insere-se no âmbito da Unidade Curricular de Introdução à Estatística Bayesiana, aplicando os métodos aprendidos à investigação de um fenómeno real com impacto económico e social significativo.

0.0.2 Recolha e Organização de Dados:

O primeiro passo consiste em recolher dados oficiais sobre a taxa de desemprego e indicadores socioeconómicos em Portugal, provenientes do INE ou PORDATA. Foram considerados dados trimestrais de diferentes indicadores: PIB real, proporção da população jovem (15-24 anos), emprego no setor terciário e rendimento médio líquido.

Para começar, os dados são importados:

```
# Leitura dos Dados (já tratados pelo helper_heavy.R)  
dados <- readRDS("dados_tratados.rds")
```

```
# Visualizar primeiras linhas  
head(dados)
```

```
# Verificar se existem valores omissos  
na.fail(dados) #se correr é porque não há valores omissos
```

0.1 Descrição dos Dados

0.1.1 Variável dependente - Taxa de desemprego

A variável dependente utilizada neste estudo é a **taxa de desemprego** em Portugal, medida trimestralmente pelo INE. A escolha desta variável justifica-se por ser um dos indicadores centrais do desempenho do mercado de trabalho e um reflexo direto das condições económicas e sociais do país.

A taxa de desemprego responde rapidamente a alterações na atividade económica, à evolução dos diferentes setores produtivos, às características da população ativa e aos choques económicos, como recessões ou crises sanitárias. Por estas razões, constitui uma medida adequada para analisar de que forma os principais fatores macroeconómicos e demográficos influenciam a procura de trabalho em Portugal.

0.1.2 Variáveis independentes:

A seleção das variáveis independentes teve como objetivo incluir fatores que captam tanto a conjuntura económica do país como características estruturais do mercado de trabalho. Cada variável foi escolhida por representar um determinante plausível e frequentemente referido na literatura económica como influenciador do desemprego.

- **PIB real (em milhões de euros, por trimestre):** O Produto Interno Bruto real é um indicador fundamental da atividade económica. Períodos de crescimento do PIB tendem a estar associados à criação de emprego, enquanto fases de contração económica aumentam o risco de desemprego. Assim, o PIB real foi incluído para captar o efeito da conjuntura macroeconómica sobre o mercado de trabalho ao longo do tempo.
- **Remuneração média mensal líquida:** A remuneração média mensal líquida reflete o rendimento efetivo recebido pelos trabalhadores após dedução das contribuições obrigatórias, constituindo um indicador direto do poder de compra da população empregada. Variações nesta variável podem influenciar a dinâmica do mercado de trabalho, uma vez que aumentos salariais elevam o rendimento disponível das famílias e podem estimular a procura agregada. Simultaneamente, remunerações mais elevadas podem sinalizar condições económicas favoráveis e maior competitividade no mercado laboral, estando frequentemente associadas a menores níveis de desemprego.
- **Percentagem de emprego no setor terciário:** O setor terciário representa a maior parte da estrutura económica portuguesa, abrangendo atividades como comércio, turismo e serviços. Alterações

no peso relativo deste setor podem influenciar o desemprego devido à sua maior sensibilidade a flutuações económicas e choques externos. Esta variável permite captar possíveis mudanças estruturais na distribuição do emprego entre setores e o seu impacto no mercado de trabalho.

- **Proporção de jovens na população ativa:** A presença de trabalhadores mais jovens na força de trabalho é relevante para a dinâmica do desemprego, uma vez que este grupo apresenta maior rotatividade, maior taxa de entrada no mercado de trabalho e maior vulnerabilidade a ciclos económicos. Assim, a proporção de jovens (15–24 anos) na população ativa foi incluída para medir o impacto da composição etária da força laboral sobre a evolução do desemprego.

0.2 Análise Exploratória dos Dados

Antes da construção do modelo estatístico, é essencial realizar uma análise exploratória dos dados, para compreender o comportamento das variáveis ao longo do tempo, identificar padrões e tendências, e avaliar a consistência das séries, detetando valores atípicos ou comportamentos inesperados.

Nesta secção, a análise exploratória foca-se na evolução temporal da taxa de desemprego e das variáveis explicativas selecionadas, examinando tendências gerais, picos ou quebras associados a instabilidades económicas, bem como relações simples entre variáveis, através de correlações e gráficos, fornecendo uma primeira visão das associações que serão estudadas formalmente no modelo bayesiano.

```
library(fBasics)
basicStats(dados %>% select(-Período, -Trimestre))
```

##	PIB_real	Proporção_15_24	Emprego_Terciario
## nobs	5.600000e+01	56.000000	56.000000
## NAs	0.000000e+00	0.000000	0.000000
## Minimum	4.590620e+04	0.060777	67.300000
## Maximum	6.166810e+04	0.088873	72.400000
## 1. Quartile	5.007920e+04	0.070324	71.300000
## 3. Quartile	5.604780e+04	0.076679	72.000000
## Mean	5.339273e+04	0.073327	71.150000
## Median	5.251335e+04	0.073454	71.500000
## Sum	2.989993e+06	4.106326	3984.400000
## SE Mean	5.316174e+02	0.000850	0.182533
## LCL Mean	5.232735e+04	0.071624	70.784196
## UCL Mean	5.445812e+04	0.075030	71.515804
## Variance	1.582655e+07	0.000040	1.865818
## Stdev	3.978260e+03	0.006359	1.365950
## Skewness	4.822280e-01	0.200483	-1.778362
## Kurtosis	-8.811530e-01	-0.177830	2.143181
##	Rendimento_medio_liquido	Taxa_Desemprego	
## nobs	56.000000	56.000000	
## NAs	0.000000	0.000000	
## Minimum	803.000000	5.700000	
## Maximum	1226.000000	18.500000	
## 1. Quartile	818.000000	6.700000	
## 3. Quartile	994.000000	13.400000	
## Mean	914.535714	10.126786	
## Median	872.500000	8.250000	
## Sum	51214.000000	567.100000	
## SE Mean	15.324540	0.537765	
## LCL Mean	883.824649	9.049080	
## UCL Mean	945.246779	11.204491	

## Variance	13151.125974	16.194724
## Stdev	114.678359	4.024267
## Skewness	1.002224	0.535272
## Kurtosis	-0.013085	-1.240528

0.2.1 Séries temporais de Cada Variável

```
## Gráficos de linha ao longo do tempo (Série Temporal)
library(ggplot2)
```

0.2.1.1 Evolução Temporal das Variáveis Independentes Estas séries permitem observar como cada indicador evoluiu ao longo do período analisado e ajudam a compreender o seu possível impacto na taxa de desemprego.

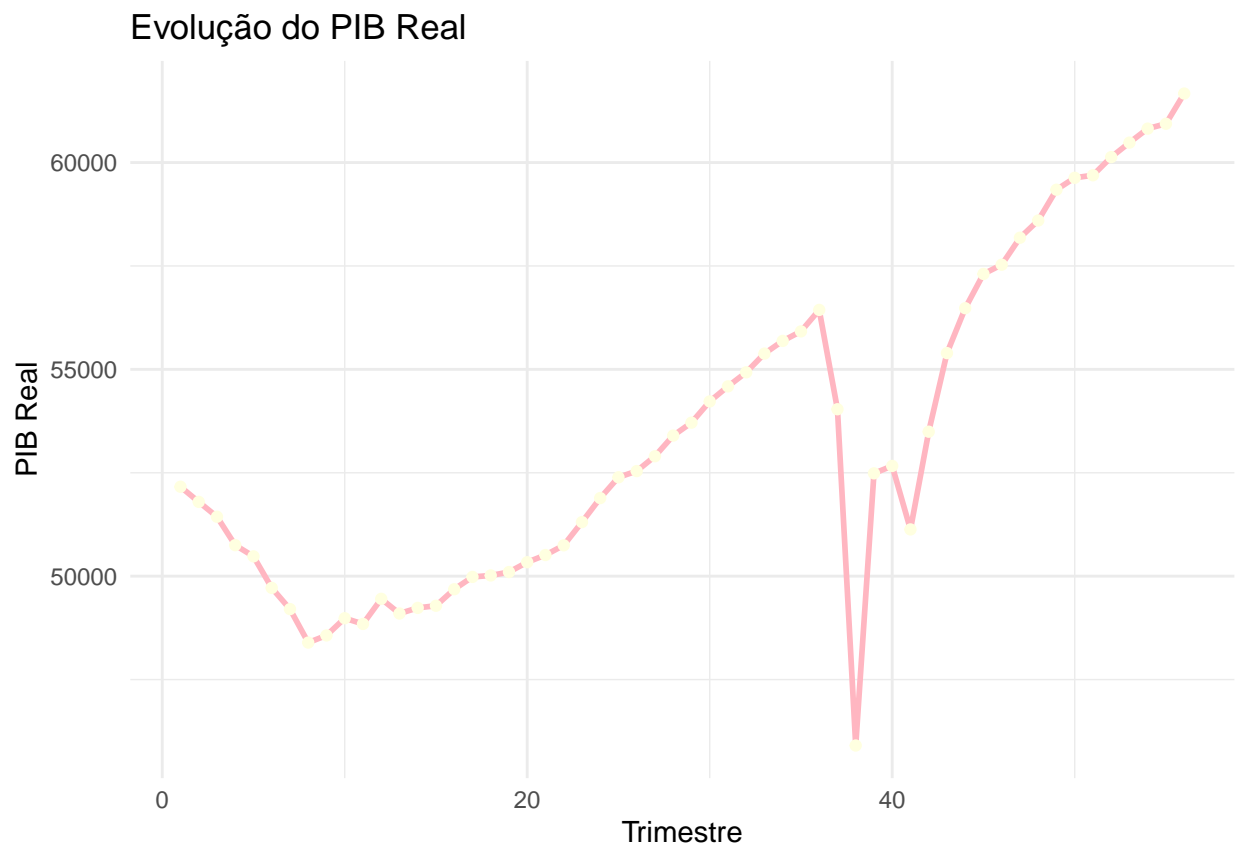


Figure 1: Série Temporal do PIB Real

0.2.1.1.1 Variável “PIB_real”: O PIB real apresenta três fases bem definidas: - Declínio inicial (trimestres 1–8), coincidente com a crise económica e o período de austeridade. - Recuperação gradual e sustentada até 2019, com crescimento contínuo. - Queda abrupta em 2020, resultante do impacto da pandemia COVID-19, seguida de uma forte recuperação nos trimestres posteriores. Esta série mostra claramente a sensibilidade da economia portuguesa aos ciclos económicos e aos choques externos.

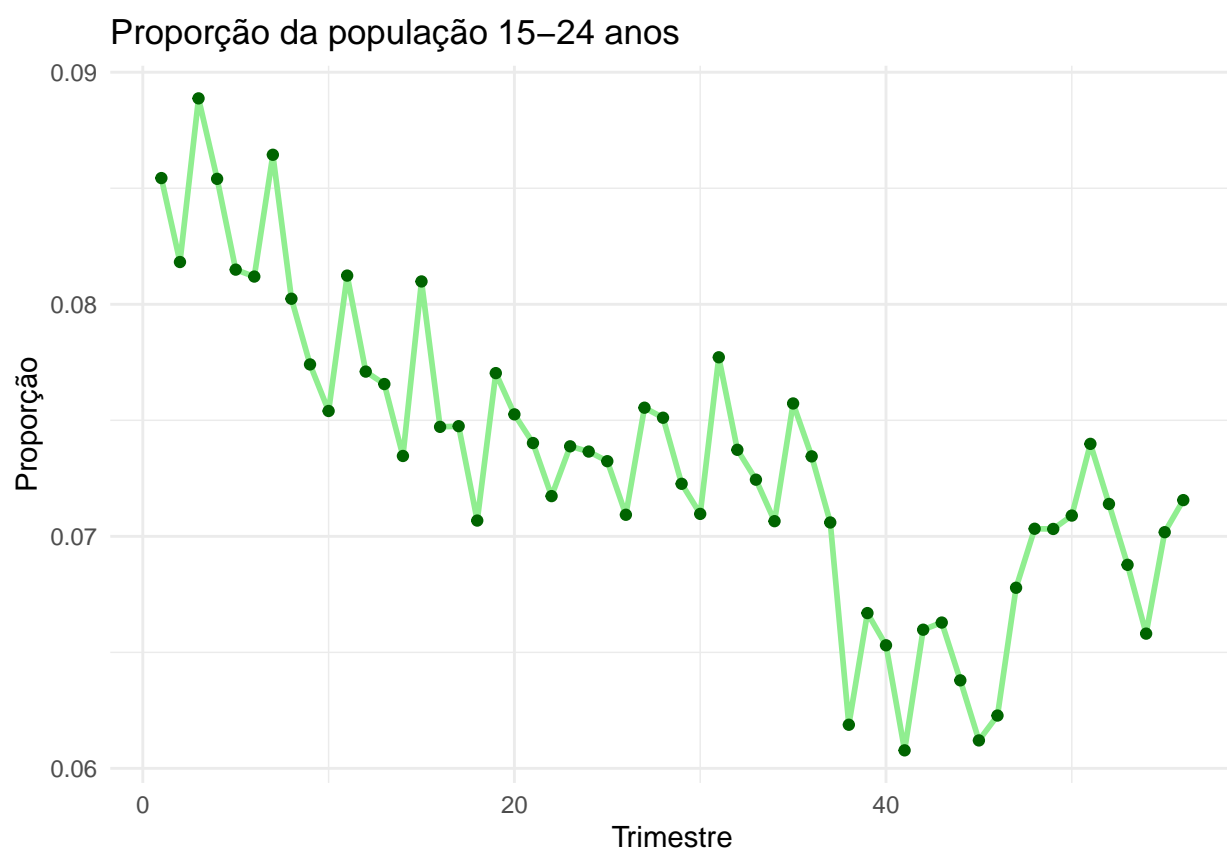


Figure 2: Série Temporal da Proporção da População entre 15-24 Anos

0.2.1.1.2 Variável “Proporção_15_24”: A proporção de jovens na força de trabalho apresenta uma tendência maioritariamente decrescente: - Os valores iniciais situam-se perto dos 9%. - Ao longo do período, observa-se uma redução progressiva até níveis próximos de 6%. Este padrão é consistente com fenómenos demográficos como o envelhecimento populacional, menor natalidade e migração jovem para o exterior. A ligeira recuperação final sugere um aumento recente da participação jovem no mercado de trabalho.

Variável “Emprego_Terciário”:

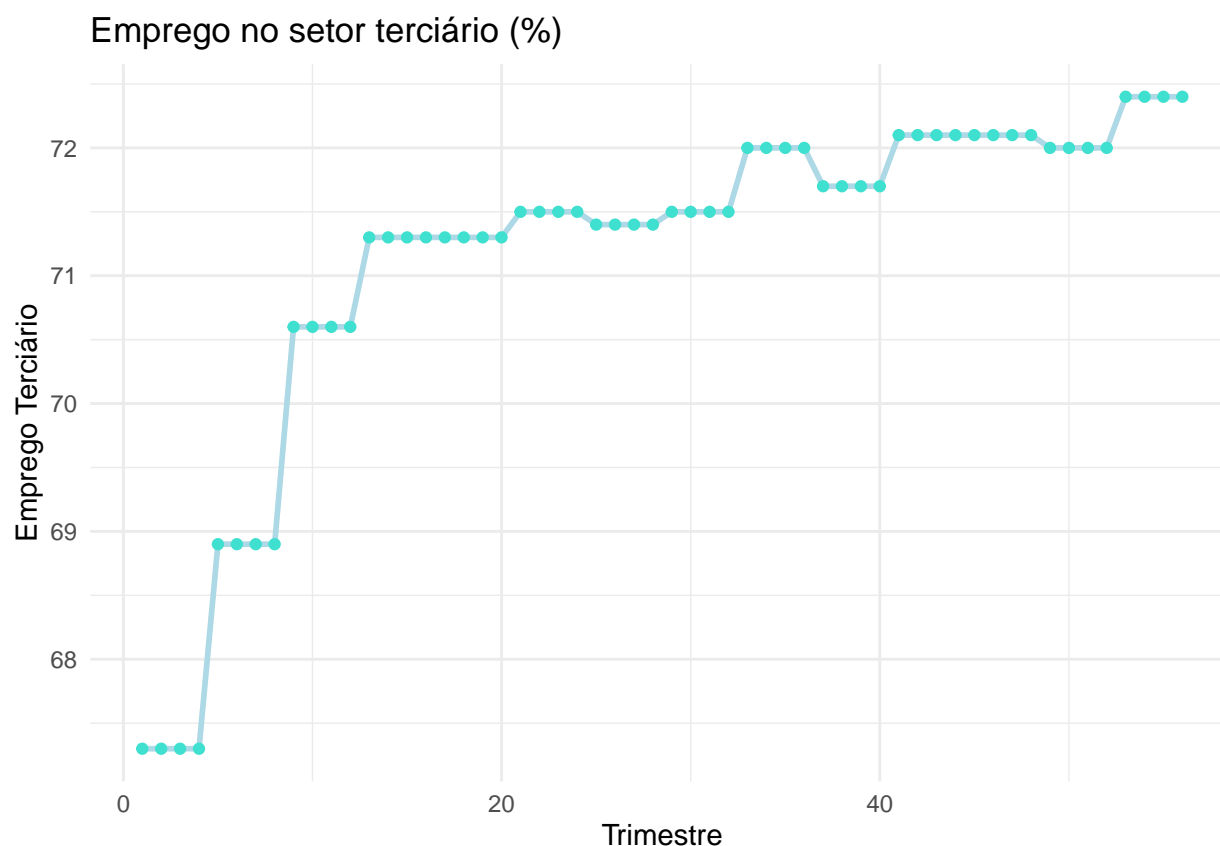


Figure 3: Série Temporal do Emprego no Setor Terciário

A proporção de trabalhadores no setor terciário mostra uma tendência claramente crescente ao longo dos trimestres. - No início do período, situava-se ligeiramente acima de 67%. - À medida que a economia portuguesa se foi tornando mais terciarizada, este valor aumentou de forma quase contínua até ultrapassar os 72%.

Este comportamento reflete a crescente importância dos serviços — como turismo, comércio e atividades especializadas — na estrutura produtiva portuguesa.

0.2.1.1.3 Variável “Rendimento_medio_liquido”: A remuneração média líquida evidencia uma tendência crescente bastante marcada: - No início do período, os valores situavam-se abaixo dos 850 €. - A partir de meados da série, o crescimento torna-se mais acentuado, ultrapassando os 1100 € nos últimos trimestres. Este aumento pode refletir fatores como melhoria salarial gradual, políticas de valorização do rendimento do trabalho e evolução positiva do mercado laboral.

0.2.1.2 Evolução da Variável Dependente: Taxa de Desemprego O gráfico da taxa de desemprego mostra uma trajetória muito clara, composta por três momentos principais:

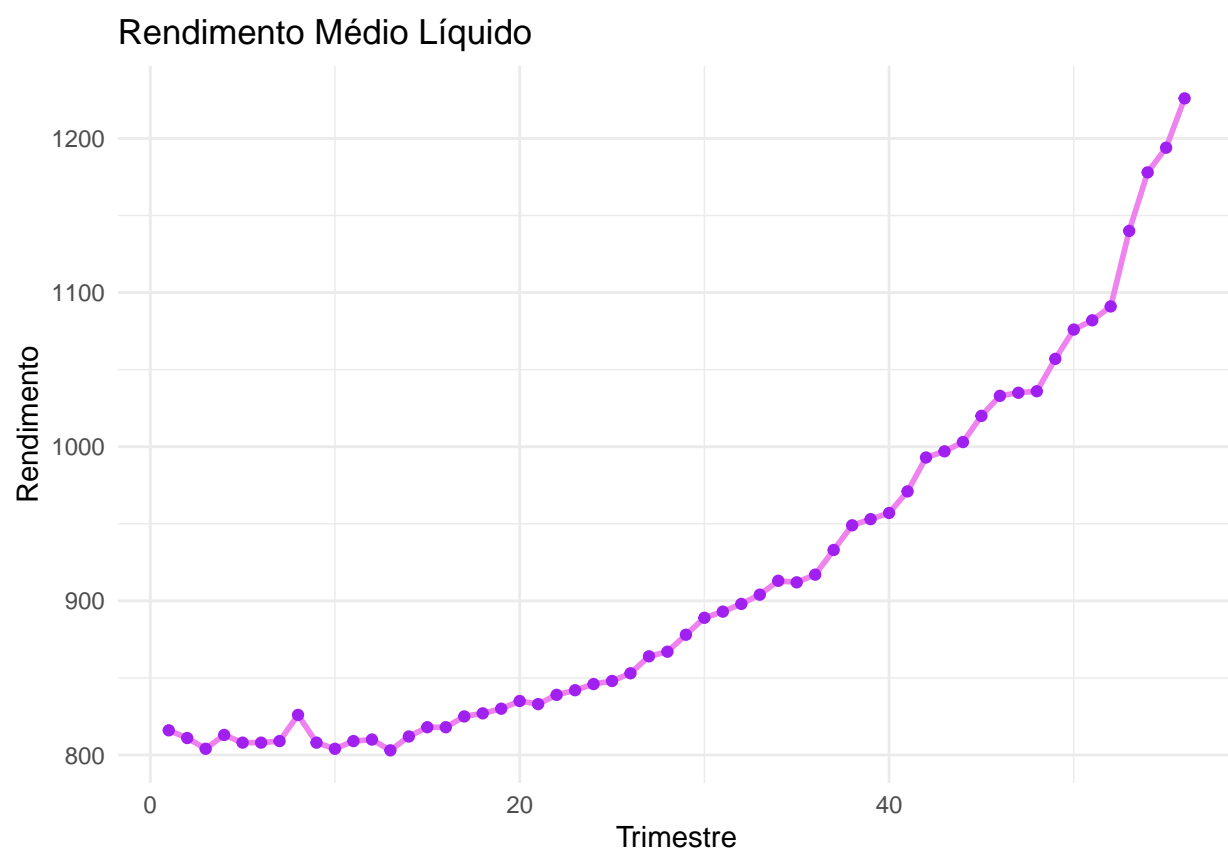


Figure 4: Série Temporal do Rendimento Médio Líquido

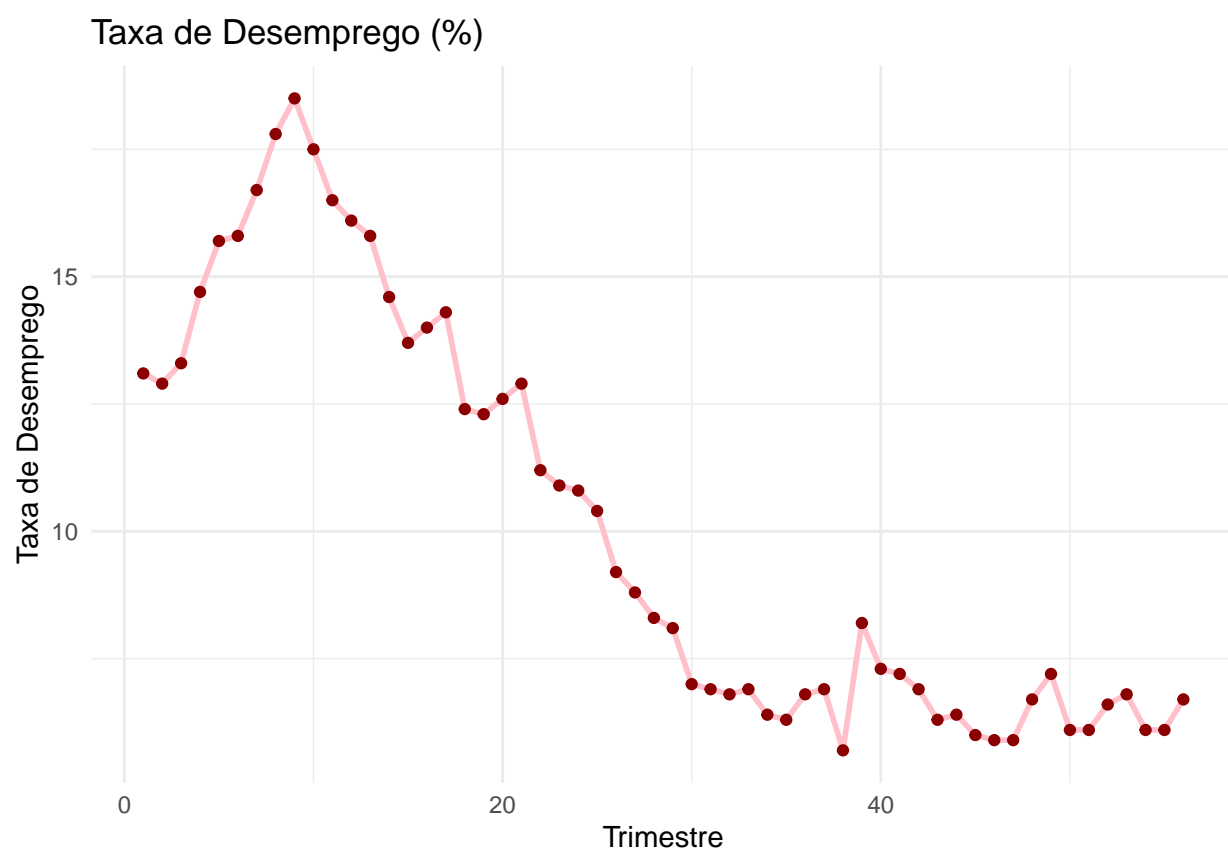


Figure 5: Série Temporal da Taxa de Desemprego

0.2.1.2.1 1. Subida significativa (2011–2013):

- A taxa de desemprego sobe rapidamente de cerca de 12% para valores superiores a 17%–18%.
- Este pico coincide com a crise económica, o período de resgate financeiro e a forte contração do mercado de trabalho.

0.2.1.2.2 2. Queda contínua e expressiva (2014–2019):

- Por volta do trimestre 12 (4º trimestre de 2013), observa-se uma descida quase ininterrupta.
- O desemprego recua para valores abaixo de 7%. Este período acompanha a recuperação económica, o aumento do investimento e a melhoria das condições do mercado laboral.

0.2.1.2.3 3. Choque da pandemia e estabilização (2020–2024)

- Verifica-se um pequeno aumento em 2020, mas muito inferior ao observado em 2011–2013.
- Após essa oscilação, a taxa estabiliza entre 6% e 8%, com pequenas variações individuais por trimestre.

Este comportamento destaca a resiliência do mercado de trabalho português no pós-pandemia, apoiado por políticas de manutenção do emprego.

0.2.2 Correlação

A matriz de correlação permite observar a direção e a intensidade das relações lineares entre a taxa de desemprego e cada uma das variáveis explicativas. Embora a correlação não estabeleça causalidade, fornece uma primeira indicação sobre quais variáveis podem ter maior influência na evolução do desemprego e sobre a coerência das relações observadas nos gráficos temporais.

##	PIB_real	Proporção_15_24	Emprego_Terciario
## PIB_real	1.0000000	-0.4296857	0.5019000
## Proporção_15_24	-0.4296857	1.0000000	-0.7989995
## Emprego_Terciario	0.5019000	-0.7989995	1.0000000
## Rendimento_medio_liquido	0.8854396	-0.6263246	0.5959282
## Taxa_Desemprego	-0.7680883	0.7173931	-0.6666016
##	Rendimento_medio_liquido	Taxa_Desemprego	
## PIB_real	0.8854396	-0.7680883	
## Proporção_15_24	-0.6263246	0.7173931	
## Emprego_Terciario	0.5959282	-0.6666016	
## Rendimento_medio_liquido	1.0000000	-0.7615427	
## Taxa_Desemprego	-0.7615427	1.0000000	

0.2.2.1 Taxa de desemprego e PIB real — correlação negativa A correlação entre o PIB real e a taxa de desemprego é negativa, refletindo que: - Quando o PIB aumenta, o desemprego tende a diminuir. - Esta relação é consistente com a teoria económica: maior atividade económica promove criação de emprego.

0.2.2.2 Taxa de desemprego e rendimento médio — correlação negativa O rendimento médio apresenta uma correlação negativa com o desemprego, indicando que: - Em períodos de menor desemprego, o rendimento do trabalho tende a crescer. - Isto reflete a melhoria do mercado laboral e maior competitividade salarial. A relação, embora lógica, pode não ser muito forte devido à evolução gradual dos salários ao longo do período.

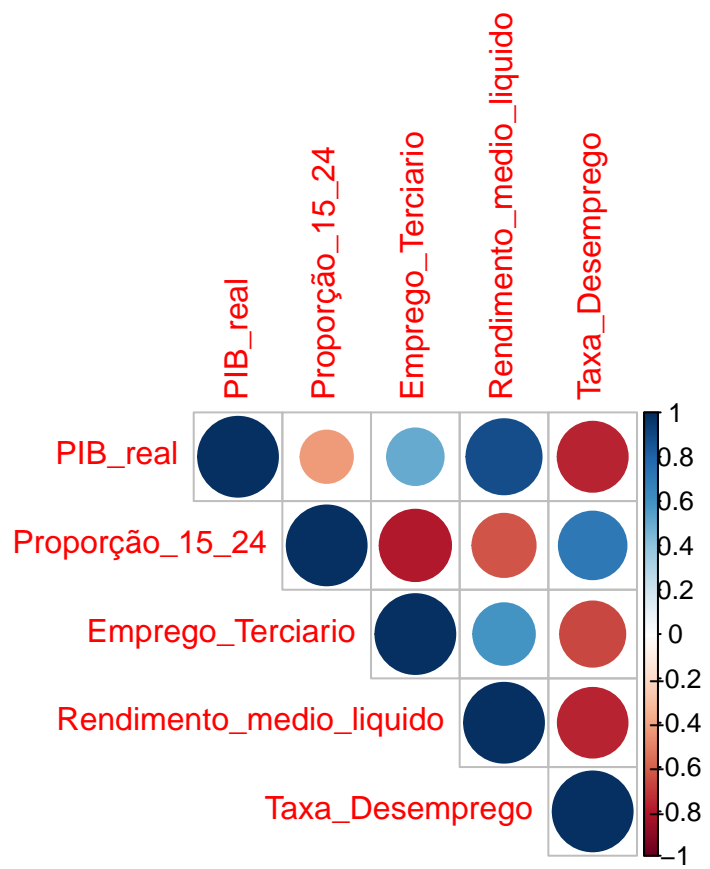


Figure 6: Gráfico de Correlação

0.2.2.3 Taxa de desemprego e percentagem de emprego no setor terciário — correlação tendencialmente negativa A proporção de emprego no setor terciário tende a aumentar ao longo do período, enquanto o desemprego diminui, o que resulta numa correlação negativa: - Economias mais terciarizadas e orientadas para serviços tendem a absorver mais mão-de-obra. - O setor dos serviços, particularmente turismo e comércio, tem forte influência no emprego em Portugal.

0.2.2.4 Taxa de desemprego e proporção de jovens na população ativa — correlação positiva A proporção de jovens apresenta uma correlação positiva com o desemprego: - Populações mais jovens têm maior rotatividade laboral e maior taxa de entrada no mercado de trabalho. - Os jovens são historicamente mais vulneráveis a choques económicos e apresentam taxas de desemprego superiores ao total da população ativa. Esta relação confirma que mudanças demográficas podem influenciar significativamente a dinâmica do desemprego.

0.3 Implementação do Modelo de Regressão Linear Múltipla Bayesiana

0.3.0.1 Especificação do Modelo Bayesiano Tendo em conta o objetivo de estudar de que forma diferentes fatores socioeconómicos influenciam a taxa de desemprego em Portugal, recorreu-se a um modelo de regressão linear múltipla em enquadramento bayesiano, que serve para diagnóstico preliminar. Este tipo de modelo permite quantificar o efeito médio de cada variável explicativa na variável dependente enquanto incorpora, de forma explícita, a incerteza associada às estimativas dos parâmetros.

No nosso caso, especificou-se o seguinte modelo:

$$Taxa_Desemprego_t = \beta_0 + \beta_1(PIB_Real_t) + \beta_2(Proporo_15_24_t) + \beta_3(Emprego_Tercirio_t) + \beta_4(Rendimento_Mdio_Lqu_t) + \epsilon_t$$

- β_0 representa o intercepto,
- β_i representam os efeitos das variáveis explicativas,
- $\epsilon_t \sim N(0, \sigma^2)$ representa o erro aleatório.

Uma etapa crucial consiste em determinar a distribuição adequada para modelar esta variável. Apesar de a taxa de desemprego ser uma proporção, observamos que os valores trimestrais apresentam comportamento contínuo e relativamente simétrico, sem se aproximarem de 0% ou 100%. Além disso, as variações entre trimestres são moderadas, a volatilidade é baixa e não se observam caudas pesadas ou assimetrias significativas. Essas características tornam a distribuição Normal uma escolha apropriada, pois ela descreve de forma adequada variáveis contínuas, simétricas e com dispersão moderada.

Portanto, assumimos que:

$$Taxa_Desemprego_t | \beta, \mu, \sigma \sim N(\mu, \sigma^2)$$

,onde μ representa a média da taxa de desemprego e σ^2 a sua variância. Esta suposição permite-nos aplicar modelos de regressão clássicos e realizar inferência estatística de forma consistente e interpretável.

0.3.0.2 Especificação das Prioris Optamos por prioris não informativos (ou fracamente informativos), que exercem pouca influência na distribuição a posteriori, permitindo que os dados dominem a inferência, ao mesmo tempo que evitam estimativas extremas, garantindo que o modelo aprenda essencialmente a partir dos dados.

- **Para os coeficientes da regressão:** $\beta_i \sim N(0, 1)$. Esta escolha traduz a crença de que os efeitos devem ser moderados, mas não impede que os dados revelem efeitos mais fortes.
- **Para o intercepto:** $\beta_0 \sim N(\mu_y, 3)$, centrado na média observada da taxa de desemprego, permitindo flexibilidade adequada.
- **Para a variabilidade dos erros:** $\sigma \sim Half-Student_t(3, 0, 2)$ Uma priori robusta, adequada quando se pretende evitar subestimação da variância residual.

Estas escolhas permitem um modelo estável, interpretável e coerente com a natureza das séries económicas utilizadas.

Precisamos especificar modelos a priori para cada uma das variáveis. Para isso, utilizaremos a estrutura padrão de modelos a priori usada pelo pacote rstanarm:

```
# Calcular a média antes
media_desemprego <- mean(dados$Taxa_Desemprego)

# Priors
library(brms)
priors <- c(
  set_prior("normal(0, 1)", class = "b"),
  set_prior(paste0("normal(", media_desemprego, ", 3)"), class = "Intercept"),
  set_prior("student_t(3, 0, 2)", class = "sigma")
)
```

0.3.0.3 Ajuste do Modelo Após a especificação do modelo e a definição das priors para os parâmetros, o próximo passo é realizar a inferência estatística, ou seja, ajustar o modelo através da amostragem MCMC. O código R utiliza a função `stan_glm` do pacote rstanarm, que usa o motor de inferência Stan para realizar esta amostragem.

```
library(rstanarm)
modelo_bayes <- readRDS("modelo_bayes.rds")
```

```
summary(modelo_bayes)
```

```
##
## Model Info:
## function:      stan_glm
## family:        gaussian [identity]
## formula:       Taxa_Desemprego ~ PIB_real + Proporção_15_24 + Emprego_Terciario +
##               Rendimento_medio_liquido
## algorithm:     sampling
## sample:        12000 (posterior sample size)
## priors:        see help('prior_summary')
## observations:  56
## predictors:    5
##
## Estimates:
##               mean    sd   10%   50%   90%
## (Intercept)    108.3  18.4   84.7  108.6 131.8
## PIB_real         0.0   0.0    0.0    0.0   0.0
## Proporção_15_24  0.1   1.0   -1.2    0.0   1.3
```

```
## Emprego_Terciario      -1.0    0.3  -1.3  -1.0  -0.6
## Rendimento_medio_liquido  0.0    0.0   0.0   0.0   0.0
## sigma                  2.3    0.2   2.0   2.3   2.6
##
## Fit Diagnostics:
##      mean    sd   10%   50%   90%
## mean_PPD 10.1    0.4   9.6  10.1  10.7
##
## The mean_ppd is the sample average posterior predictive distribution of the outcome variable (for de
##
## MCMC diagnostics
##
##      mcse Rhat n_eff
## (Intercept)      0.2  1.0  6900
## PIB_real          0.0  1.0 11026
## Proporção_15_24    0.0  1.0  8883
## Emprego_Terciario  0.0  1.0  7019
## Rendimento_medio_liquido 0.0  1.0  8803
## sigma             0.0  1.0  7726
## mean_PPD          0.0  1.0  9134
## log-posterior     0.0  1.0  4281
##
## For each parameter, mcse is Monte Carlo standard error, n_eff is a crude measure of effective sample

first_set <- head(modelo_bayes, 1)
first_set
```

```
## $coefficients
##      (Intercept)      PIB_real      Proporção_15_24
##      1.086091e+02      -4.768032e-04      4.005751e-02
##      Emprego_Terciario Rendimento_medio_liquido
##      -9.562027e-01      -5.296195e-03
```

0.4 Diagnóstico de Convergência (R-hat e ESS)

A inferência Bayesiana MCMC requer um diagnóstico rigoroso para garantir que as cadeias simuladas convergiram para a verdadeira distribuição a posteriori. Dois indicadores principais são utilizados:

- **Fator de Escala Potencial (\hat{R} ou Rhat):** O valor de \hat{R} compara a variação dentro de cada cadeia com a variação entre todas as cadeias.

```
##      (Intercept)      PIB_real      Proporção_15_24
##      1.0002207      0.9998483      1.0000338
##      Emprego_Terciario Rendimento_medio_liquido      sigma
##      1.0002002      1.0000734      1.0000872
```

Como todos os valores obtidos estão abaixo do limite de 1.05, consideramos que as 4 cadeias MCMC se misturaram bem e convergiram para uma mesma distribuição a posteriori.

- **Razão do Tamanho Efetivo da Amostra (Neff Ratio):** Este rácio avalia a eficiência da amostragem, medindo quantos sorteios independentes os sorteios MCMC equivalem. Uma razão próxima de 1 é ideal, e valores acima de 0.1 são aceitáveis.

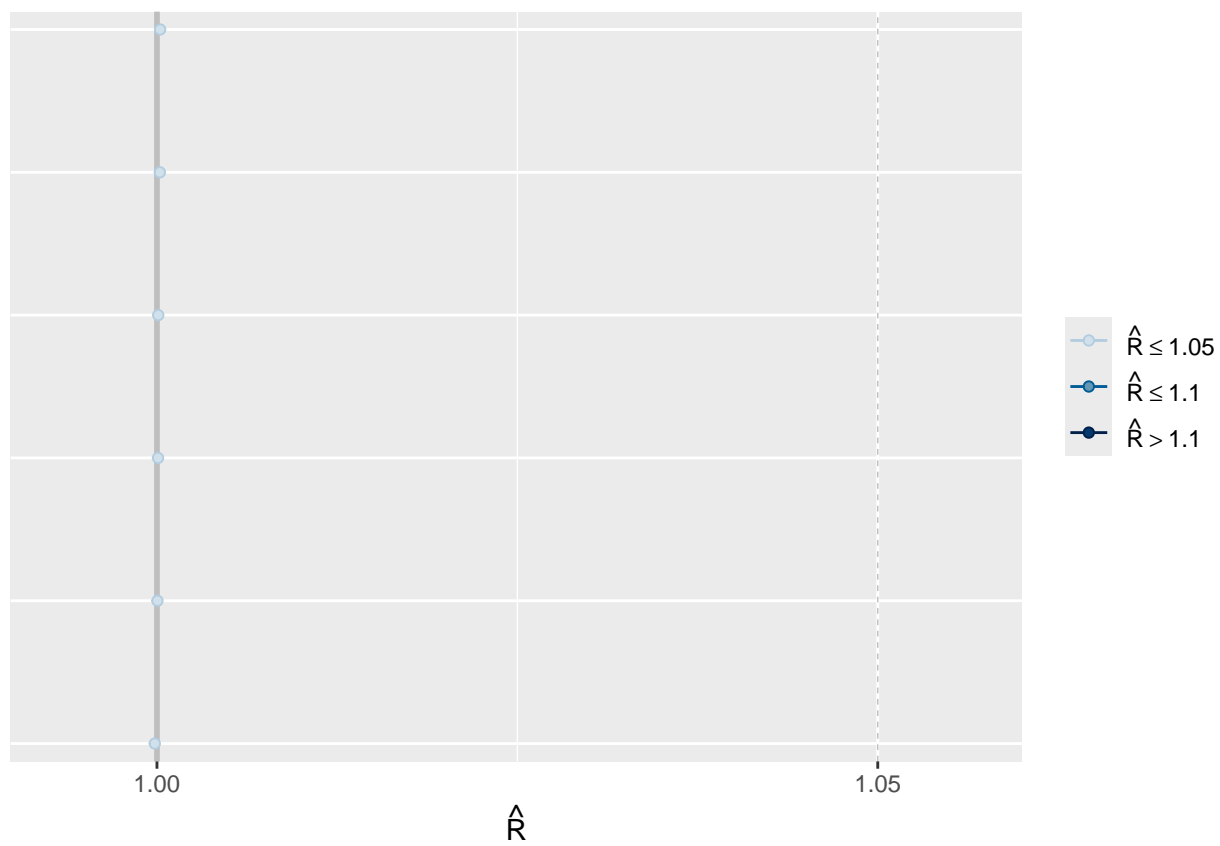


Figure 7: Gráfico de R-hat


```
##           (Intercept)           PIB_real      Proporção_15_24
##           0.5750000      0.9188333      0.7402500
##      Emprego_Terciario Rendimento_medio_liquido      sigma
##           0.5849167      0.7335833      0.6438333
```

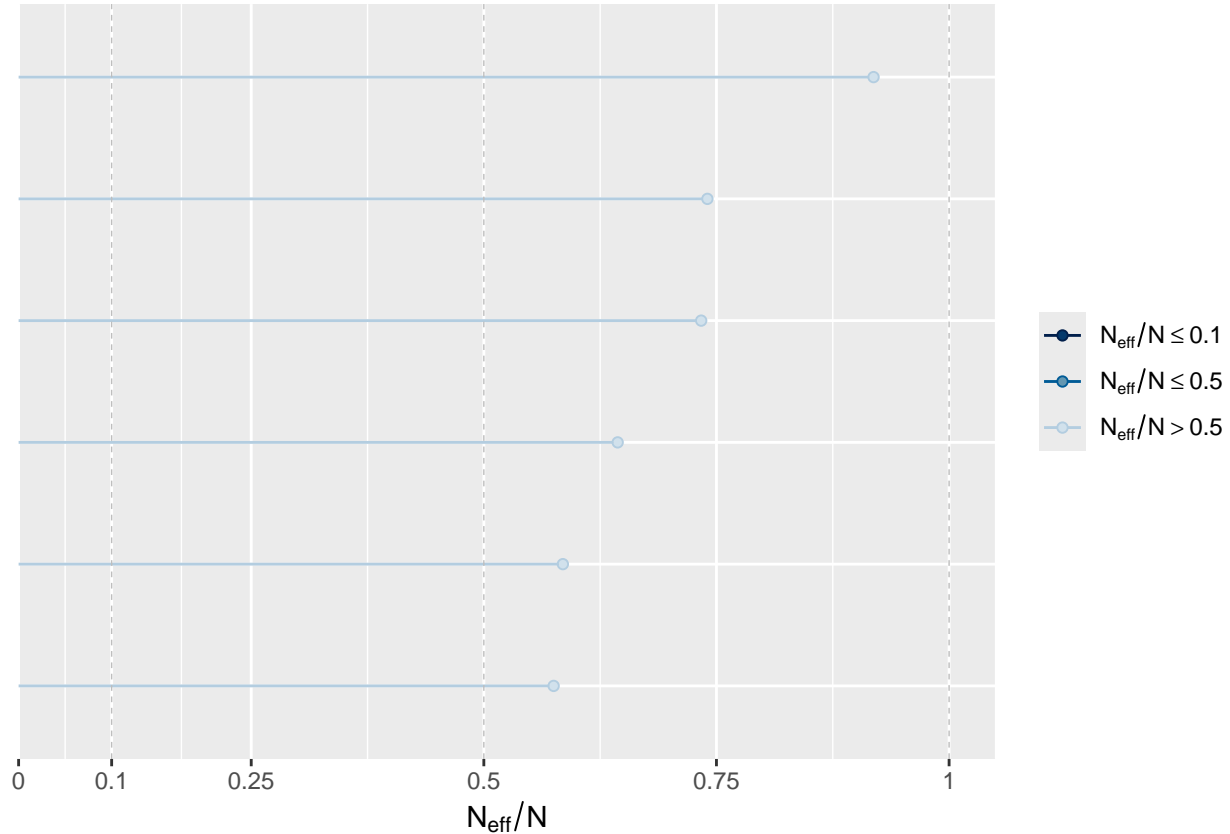


Figure 8: Gráfico de Neff Ratio

O nosso rácio eficaz de amostras (`neff_ratio`) é satisfatório para todos os parâmetros, indicando que obtivemos um número suficiente de amostras não correlacionadas para estimar as médias a posteriori de forma fiável.

0.5 Posteriori

Após ajustar o modelo bayesiano, procedemos à estimação dos parâmetros via MCMC. Aqui apresentamos os resultados das distribuições a posteriori, permitindo não só obter os valores médios de cada variável explicativa (estimativas pontuais), mas também quantificar a incerteza associada a essas estimativas.

```
# Posterior summary statistics
library(broom.mixed)
tidy(modelo_bayes, effects = c("fixed", "aux"), conf.int = TRUE)

## # A tibble: 7 x 5
##   term                estimate std.error  conf.low  conf.high
##   <chr>              <dbl>    <dbl>    <dbl>    <dbl>
## 1 (Intercept)       109.      18.1     77.7     138.
```

## 2 PIB_real	-0.000477	0.000165	-0.000755	-0.000206
## 3 Proporção_15_24	0.0401	1.02	-1.59	1.70
## 4 Emprego_Terciario	-0.956	0.268	-1.39	-0.504
## 5 Rendimento_medio_liquido	-0.00530	0.00618	-0.0153	0.00497
## 6 sigma	2.30	0.228	1.96	2.71
## 7 mean_PPD	10.1	0.436	9.41	10.8

Esta análise conecta o modelo teórico previamente especificado com os valores observados nos dados, oferecendo uma interpretação quantitativa das relações económicas estudadas:

\$\$

$(1.086091e+02) - (4.768032e-04)(\text{PIB_Real_t}) + (4.005751e-02)(\text{Proporção_15_24_t}) + (-9.562027e-01)(\text{Emprego_Terciário_t}) - (5.296195e-03)(\text{Rendimento_Médio_Líquido_t})$ \$\$

A mediana posterior dos coeficientes sugere que o emprego no setor terciário exerce um efeito negativo consistente sobre a taxa de desemprego, ou seja, um aumento relativo no emprego terciário está associado a uma redução da taxa de desemprego. Por outro lado, o PIB real e o rendimento médio líquido apresentam coeficientes próximos de zero, indicando pouca influência direta trimestral sobre o desemprego. A proporção da população jovem (15-24 anos) apresenta um efeito positivo pequeno, sugerindo que aumentos nesta faixa etária podem contribuir para uma ligeira subida da taxa de desemprego.

Estas estatísticas permitem interpretar de forma mais robusta os efeitos médios de cada variável, considerando explicitamente a incerteza da estimativa, o que é uma das vantagens centrais da abordagem bayesiana.

0.6 Previsões Posteriori

Com os parâmetros estimados pelo modelo bayesiano, é possível gerar previsões da taxa de desemprego para os períodos observados, incorporando a incerteza das estimativas. Utilizando as amostras MCMC, calculamos tanto as previsões pontuais (média das amostras) quanto os intervalos de credibilidade a 95%, que indicam a faixa de valores mais prováveis para cada trimestre.

```
#Previsões pontuais (média das amostras MCMC)
previsoes <- posterior_predict(modelo_bayes, dados)
prediction_mean <- apply(previsoes, 2, mean)

# Intervalos de credibilidade a 95%
posterior_interval(modelo_bayes, prob = 0.95)
```

##	2.5%	97.5%
## (Intercept)	71.5084314397	1.438712e+02
## PIB_real	-0.0008058903	-1.491632e-04
## Proporção_15_24	-1.9070987119	2.031916e+00
## Emprego_Terciario	-1.4772996038	-4.174751e-01
## Rendimento_medio_liquido	-0.0171937574	6.987616e-03
## sigma	1.9071421268	2.808539e+00

O gráfico comparativo entre os valores previstos e os dados observados permite avaliar visualmente o ajuste do modelo. Observa-se que o modelo consegue reproduzir bem o padrão temporal da taxa de desemprego, embora pequenas discrepâncias possam surgir em períodos de maior volatilidade ou choques económicos não capturados pelos regressores.

Comparação de Original vs previsão

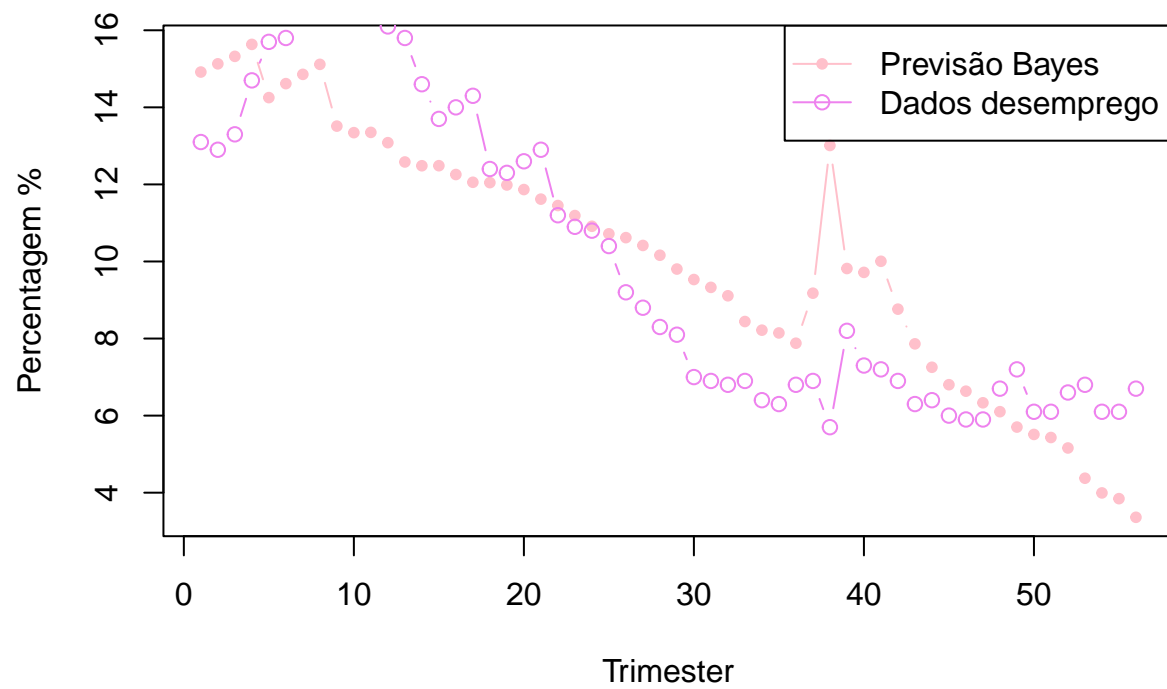


Figure 9: Gráfico da Previsão de Bayes

0.7 Conclusões

todo

0.8 Referências

INE – Taxa de desemprego

[1] Instituto Nacional de Estatística (INE), *Taxa de desemprego (Série 2021 - %) por Local de residência (NUTS - 2024) e Sexo; Trimestral – Inquérito ao Emprego (Série 2021)*,
https://www.ine.pt/xportal/xmain?xpid=INE&xpgid=ine_indicadores&contexto=pi&indOcorrCod=0012136&selTab=tab0 (acesso em 07-dez-2025)

INE – Produto Interno Bruto real

[2] Instituto Nacional de Estatística (INE), *Produto interno bruto dados encadeados em volume (B.1*g) (Base 2021 - €); Trimestral – Contas nacionais trimestrais*,
https://www.ine.pt/xportal/xmain?xpid=INE&xpgid=ine_indicadores&indOcorrCod=0013430&contexto=bd&selTab=tab2 (acesso em 07-dez-2025)

INE – Rendimento médio mensal líquido [3] Instituto Nacional de Estatística (INE), *Rendimento médio mensal líquido (Série 2021 - €) da população empregada por conta de outrem por Local de residência (NUTS - 2024) e Setor de atividade económica (CAE Rev. 3); Trimestral – Inquérito ao Emprego (Série 2021)*,

https://www.ine.pt/xportal/xmain?xpid=INE&xpgid=ine_indicadores&indOcorrCod=0012134&contexto=bd&selTab=tab2 (acesso em 07-dez-2025)

INE – Emprego no setor terciário [4] Instituto Nacional de Estatística (INE), *Proporção de população empregada no setor terciário (Série 2021, CAE Rev. 3 - %) por Local de residência (NUTS - 2024); Anual – Inquérito ao Emprego (Série 2021)*,

https://www.ine.pt/xportal/xmain?xpid=INE&xpgid=ine_indicadores&indOcorrCod=0012206&contexto=bd&selTab=tab2 (acesso em 07-dez-2025)

INE – População ativa por grupos etários [5] Instituto Nacional de Estatística (INE), *População ativa com idade entre 16 e 74 anos (N.^o) por Grupo etário; Mensal – Estatísticas Mensais de Emprego e Desemprego com base no Inquérito ao Emprego*,

https://www.ine.pt/xportal/xmain?xpid=INE&xpgid=ine_indicadores&indOcorrCod=0010057&contexto=bd&selTab=tab2 (acesso em 07-dez-2025)