

PONTIFÍCIA UNIVERSIDADE CATÓLICA DO RIO DE JANEIRO
DEPARTAMENTO DE ECONOMIA

MONOGRAFIA DE FINAL DE CURSO

DESIGUALDADE E CRIMES VIOLENTOS NO ESTADO DE SÃO DE PAULO

Léo Junior Cavalcante Alves
No. da matricula 0913144-2

Orientadora: Amanda Motta Schutze
Co-orientador: Bruno Ottoni Vaz

Julho de 2015

PONTIFÍCIA UNIVERSIDADE CATÓLICA DO RIO DE JANEIRO
DEPARTAMENTO DE ECONOMIA

MONOGRAFIA DE FINAL DE CURSO

DESIGUALDADE E CRIMES VIOLENTOS NO ESTADO DE SÃO DE PAULO

Léo Junior Cavalcante Alves

No. da matricula 0913144-2

Orientadora: Amanda Motta Schutze

Co-orientador: Bruno Ottoni Vaz

Julho de 2015

Declaro que o presente trabalho é de minha autoria e que não recorri para realizá-lo, a nenhuma forma de ajuda externa, exceto quando autorizado pelo professor tutor.

Léo Junior Cavalcante Alves

As opiniões expressas neste trabalho são de exclusiva responsabilidade do(a) autor(a)

Agradecimentos

Agradeço primeiramente minha mãe por todo o apoio que me deu ao longo dos anos. Aos meus irmãos, minha família e aos amigos que fiz na PUC durante esses anos, a todos do projeto FESP, à Rayza.

Ao meu orientador de fato Bruno Ottoni pela dedicação, empenho, paciência e interesse pelo tema e também gostaria de agradecer a minha orientadora Amanda Motta Schutze.

Índice

| | |
|--------------------------|----|
| 1. Introdução | 9 |
| 2. Dados | 10 |
| 3. Contexto histórico | 13 |
| 4. Revisão da literatura | 15 |
| 5. Estratégia empírica | 17 |
| 6 Resultados | 19 |
| 7 Conclusão | 23 |

Sumário das Tabelas

1. **Tabela 1:** taxa de crimes violentos por 100 mil habitantes
2. **Tabela 2:** índice de gini, características populacionais e infraestrutura
3. **Tabela 3:** produtividade de café por hectare
4. **Tabela 4:** efeito do índice de gini não instrumentado sobre crimes violentos
5. **Tabela 5:** índice de gini instrumentado pela produtividade de café
6. **Tabela 6:** efeito do índice de gini instrumentado sobre crimes violentos

Figuras

1. **Mapa 1:** produtividade de café por hectare dos municípios do estado de São Paulo

Resumo.

O principal objetivo desta monografia é analisar a questão da desigualdade e crimes violentos, para esta análise usou-se um instrumento para desigualdade, este instrumento é a produtividade de café em toneladas por hectare nos 645 municípios do estado de São Paulo, as cidades mais produtivas na cultura de café atraíram um grande número de mão de obra imigrante no fim do século XIX, esses imigrantes possuíam uma grau de escolaridade maior que os nativos e, as cidades em que a terra era mais produtiva a desigualdade tende a ser menor devido ao fato do uso de uma mão de obra mais qualificada. Assim será estimada estimado a relação entre crimes violentos e desigualdade associada a produtividade do fator terra para a cultura do café.

1. Introdução.

A relação entre desigualdade e criminalidade tem sido extensivamente estudada. Porém, a literatura têm encontrado resultados conflitantes. Por exemplo Entorf e Spengler (2000), Demonbynes e Ozler (2005), encontram efeito positivo entre desigualdade e crimes contra o patrimônio, Alternativamente Morgan (2000) e Choe (2008), encontram evidência de que desigualdade não afeta os crimes contra o patrimônio, Resultados semelhantes são obtidos ao analisar a relação entre desigualdade e crimes violentos. Por um lado Morgan (2000); Fajnzlber, Lederman e Loayza (2002), encontram um efeito positivo entre desigualdade e crimes violentos. Uma visão alternativa é dada por Saridakis (2004) e Choe (2008), estes autores não encontram evidência para a relação entre desigualdade e crimes violentos.

Pelo menos dois fatores podem justificar os resultados inconclusivos que têm sido encontrados na literatura. Primeiro, a maior parte dos estudos utilizam dados dos EUA, país em que a desigualdade é relativamente baixa. Segundo, as pesquisas existentes não procuram lidar com problemas como viés de variável omitida, causalidade reversa e erro de medida. Portanto, os resultados encontrados na literatura não representam o efeito causal da desigualdade sobre o crime.

No presente trabalho pretende-se estimar o efeito de desigualdade sobre crimes violentos. Afim de resolver o problema de endogeneidade este trabalho se baseia em Easterly (2007) e utiliza a produtividade de café em toneladas por hectare dos municípios paulistas como um instrumento para medir a desigualdade. O uso deste instrumento é para captar a relação entre desigualdade e produtividade da terra associada a cultura do café, devido ao fato de que regiões que produzem café possuem menor desigualdade e, essas regiões utilizaram grande quantidade de mão de obra imigrante e, os imigrantes que foram deslocados para essas terras mais produtivas possuíam um maior capital humano acumulado do que os nativos brasileiros.

Os resultados indicam que desigualdade está relacionada positivamente com crimes violentos, tais como homicídio, tentativa de homicídio e roubo. Este trabalho está organizado da seguinte maneira: a próxima seção descreve a base de dados, a segunda descreve contexto histórico, a terceira seção descreve a literatura usada, a quarta descreve a estratégia empírica, a quinta seção descreve os resultados e finalmente a sexta e última seção descreve a conclusão.

2. Dados.

No presente trabalho foram usadas as bases de dados da PNAD do IBGE e da secretaria de segurança do Estado de São Paulo. Os dados usados para mensurar a criminalidade no estado de São Paulo foram extraídos das estatísticas mensais da secretaria de segurança pública do estado (SSP) e, optou-se por agregar todos os delitos cometidos entre os meses de Janeiro e Dezembro para os 645 municípios do estado de São Paulo no ano de 2012. Na monografia foram usados os crimes violentos e, esses são os seguintes, homicídios, tentativas de homicídio, lesão corporal e roubo.

Tabela 1: taxa de crimes violentos por 100 mil habitantes

| Variável | Obs | Média | Desvio padrão | Min | Max |
|--|------------|--------------|----------------------|------------|------------|
| taxa de homicídios por 100 mil habitantes | 645 | 2,5 | 0,72 | 0 | 5,72 |
| taxa de roubos por 100 mil habitantes | 645 | 3,03 | 1,1 | 0 | 6,51 |
| taxas de lesão corporal 100 mil habitantes | 645 | 2,8 | 0,71 | 0 | 5,81 |
| taxa de tentativa de homicídios por 100 mil habitantes | 645 | 5,9 | 0,65 | 0 | 9,62 |
| taxa de estupro por 100 mil habitantes | 645 | 3,3 | 0,68 | 0 | 6,7 |

Fonte de dados: SSP

Também foram usados dados censitários, especificamente os dados do Censo de 2010 e, ao todo foram usadas 10 características do Censo. Apesar das características populacionais serem de 2010 e os delitos de 2012 supõe-se que não houve grandes mudanças no decorrer destes dois anos de modo que o uso destes dados não afetam as inferências realizadas. Abaixo segue uma tabela com as características tais como média, desvio padrão, mínimo e máximo, tendo o índice de gini uma média de 0,402.

Tabela 2: índice de gini, características populacionais e infraestrutura

| Variável | Obs | Média | Desvio padrão | Min | Max |
|--|------------|--------------|----------------------|------------|------------|
| Gini | 645 | 0,402 | 0,11 | 0,14 | 0,89 |
| Renda per capita | 645 | 697,7 | 163,3 | 340,3 | 1745,3 |
| Porcentagem de chefes homens por domicílio | 645 | 0,63 | 0,058 | 0,46 | 0,86 |
| Proporção de negros por município | 645 | 0,41 | 0,017 | 0,003 | 0,11 |
| Proporção de jovens de 15 à 24 anos | 645 | 0,16 | 0,012 | 0,12 | 0,21 |
| Proporção de domicílios com iluminação pública | 645 | 0,8 | 0,15 | 0,15 | 0,99 |
| Proporção de domicílios com pavimentação | 645 | 0,76 | 0,17 | 0,75 | 0,99 |
| Proporção de domicílios com lixo acumulado | 645 | 0,017 | 0,033 | 0 | 0,32 |
| Proporção de domicílios ligados a rede de água | 645 | 0,81 | 0,15 | 0,15 | 1 |
| Proporção de domicílios ligados a rede de esgoto | 645 | 0,76 | 0,19 | 0,07 | 0,99 |

Fonte de dados: IBGE

Para os instrumentos usados no trabalho os dados são provenientes do IBGE cidades, foi extraída a produção de café em toneladas por hectare para os 645 municípios do Estado de São Paulo no ano de 2012.

Tabela 3: Produtividade de toneladas de Café por município

| Variável | Obs | Média | Desvio padrão | Min | Max |
|----------|-----|-------|---------------|-----|--------|
| Café | 645 | 4,388 | 1,604 | 0 | 16,330 |

Fonte de dados: IBGE

3. Contexto histórico.

A produção de café no estado de São Paulo começou em meados do século XIX, essa produção se deu na região paulista do vale do paraíba e no oeste paulista, durante esse tempo o oeste paulista assumiu a dianteira na produção de café no estado de São Paulo e no Brasil, quase toda mão de obra usada na produção até o final do século XIX foi feita por escravos negros.

A partir de 1870 houve uma maior expansão da lavoura cafeeira, isso expandiu a demanda por mão de obra. Nesta época existiam três opções de trabalho, o escravo, o brasileiro livre e o imigrante, para o estado de São Paulo as boas condições econômicas privilegiaram o elevado fluxo de imigrantes, tudo isso devido a política paulista de subsidio com transporte dessa mão de obra.

Em 1827 chegaram 200 alemães e, em 1828 chegaram 726, todos esses foram trazidos de Bremen, já em 1836 chegaram 27 colonos com suas famílias para trabalhar na estrada de ferro de Santos. Nas plantações de café o pioneiro foi o senador Vergueiro que trouxe imigrantes portugueses para trabalhar na sua fazenda de café, Ibicaba, porém este sistema não durou

muito por revoltas dos colonos, a partir dessas revoltas as políticas de imigração deixaram de ser debatidas.

Somente com a instituição da lei do ventre livre em 1871 é que a política de imigração voltou a ser opção para a substituição dos escravos, com isso o governo Paulista estabeleceu contrato com a associação auxiliadora da colonização e da imigração para a inserção de 15 mil imigrantes europeus, este projeto estava previsto para ter uma duração de 5 anos. Com um aumento na produção de café a demanda por mão de obra imigrante se intensificou, os fazendeiros contavam com uma política de subsídios do governo da província. No final do século XIX o fluxo de imigrantes só aumentou, o Brasil passou a ser o maior produtor de café do mundo, as nacionalidades que mais imigraram para o Brasil foram os portugueses, italianos, japoneses, alemães e espanhóis.

De 1824 à 1920 ingressaram no Brasil cerca de 3 milhões de imigrantes no Brasil, sendo que 60% vieram para o estado de São Paulo, os dados do censo de 1900 e 1920 permitem a comparação do grau de alfabetização entre os imigrantes e brasileiros natos, e mostram que o percentual de alfabetizados entre os primeiros era cerca do dobro dos nascidos no país em 1900; e em 1920 esse diferencial aumentou, Isto mostra que os imigrantes possuíam mais capital humano acumulado do que os nativos e os escravos.

O fato do escravos possuírem uma escolaridade maior do que a grande parte da população brasileira na época contribuiu para gerar uma desigualdade menor nos municípios que participaram ativamente do ciclo do café.

4. Revisão da literatura.

A relação entre crime e desigualdade tem sido extensivamente estudada, principalmente nos Estados Unidos, porém nos países mais pobres não há uma literatura relevante sobre o tema, no presente trabalho foram usadas tanto referências de países desenvolvidos como de países em desenvolvimento, a forma como a relação entre crime e desigualdade é abordado na literatura é das mais variadas, a seguir será descrito alguns métodos e resultados obtidos nesses trabalhos que foram usados como base para realização desta monografia.

Por exemplo Kelly Morgan (2000) analisa para todas regiões metropolitanas dos Estados Unidos no ano de 1991 a relação entre crime e desigualdade, o autor examina duas categorias de delitos, os violentos e contra o propriedade e, os resultados sugerem que ambos os crimes são influenciados por lares chefiados por mulheres, e negativamente relacionado pela população etária dos 14-24 anos de idade e, crimes contra a propriedade não são afetados pela desigualdade, mas são afetados pela pobreza e atividade policial, já os crimes violentos são altamente afetados pela desigualdade e pouco afetados pela pobreza e pela atividade policial.

Os autores Demombynes e Ozler (2005) analisam a relação entre desigualdade na África do Sul, neste artigo os autores também usam duas categorias de delitos, os violentos e os de propriedade, o artigo foi feito em três etapas, primeiro os autores testam as hipóteses sociológicas versus as hipóteses econômicas afim de explicar a criminalidade, em segundo os autores analisam como a posição relativa de uma comunidade entre sua vizinha está associada com o crime e, por último os autores analisam se o crime prevalece em áreas com alta desigualdade entre grupos raciais, Para crimes de propriedade os resultados indicam que roubos de veículos e roubos estão correlacionados com desigualdade, outras categorias de crimes de propriedades não são afetadas pela desigualdade, Já para crimes violentos

os autores não encontram relação entre desigualdade e a prática desses crimes.

Já Choe (2008) analisa a relação entre crime e desigualdade nos Estados Unidos, diferente de Morgan o autor analisa a criminalidade para os 50 estados mais o distrito de Columbia entre os anos de 1994-2004, novamente o foco são crimes de propriedade e crimes violentos, e no caso para crimes contra propriedade apenas roubo está relacionado com a desigualdade, outras categorias de crimes não estão relacionadas com desigualdade, inclusive crimes violentos.

Houwer, Kutan e Spivey, analisam a relação entre crime e desigualdade para regiões da Rússia, novamente neste artigo os autores analisam crimes contra patrimônio e crimes violentos, os dados usados são para 88 regiões russas entre os anos de 2000-2005, os resultados indicam que desigualdade é relevante para crimes contra o patrimônio tais como roubos de veículos, crimes juvenis e roubo de veículos, já para crimes violentos a desigualdade é relacionada para assassinatos.

Fajnylber junto com Lederman e Loyaza, analisam a relação entre desigualdade e crimes violentos, os autores analisam homicídios para 39 países durante os anos de 1965-1995, já para roubos os autores se concentram em 37 países 1970-1994. Para mensurar a desigualdade os autores usaram o índice de gini para os países analisados. Os resultados encontrados foram os seguintes, criminalidade e desigualdade está relacionado dentro dos países e entre os países, essa relação está segundo os autores refletindo o nexos de causalidade entre criminalidade e desigualdade, isso se dá mesmo após o controle de outros fatores que também podem afetar positivamente a criminalidade.

Bourguignon, Sanchez e Nunes, analisam a relação entre crime e desigualdade para as sete maiores cidades da Colômbia entre os anos de 1986-1998, a partir deste trabalho os autores buscaram a probabilidade através de um modelo econométrico de que um criminoso venha pertencer as camadas mais desiguais da sociedade, e o resultado que os autores

chegaram foi o de que os criminosos são de uma faixa de renda equivalente a 80% da média.

Saridakis analisa a relação entre criminalidade e desigualdade nos Estados Unidos durante os anos de 1960-2000, o autor foca nos crimes violentos tais como homicídios estupro e assaltos, as relações entre crime e desigualdade são apenas positivas em um curto prazo e, alguns delitos possuem outras relações positivas com alguma categoria de crime, como por exemplo o consumo de bebidas alcoólicas e estupro e, no longo prazo o autor não encontra nenhuma relação entre desigualdade e crimes violentos.

Já para medir a desigualdade o presente trabalho se pautou pelo paper do Easterly (2007) o autor analisa desigualdade e desenvolvimento, para tanto ele analisa a produção de cana em relação a produção de trigo e, países que produzem mais cana em relação a trigo apresentam características mais desiguais e um desenvolvimento menor ao ser comparado com outros países, essas características são institucionais, de escolaridade e de renda, os resultados encontrados foram estatisticamente significantes.

5. Estratégia empírica.

Quando se estima relação entre variáveis a literatura cita três problemas que podem ocorrer, viés de variável omitida, causalidade reversa e erro de medida, para lidar com o problema de viés de variável omitida será usado um instrumento para desigualdade, este instrumento é baseado na produtividade de café por hectares em toneladas, depois será feita a estimação da relação de crimes violentos e desigualdade.

No primeiro estágio será feito a estimação do regressor endógeno que é um instrumento para desigualdade e, este consiste na produtividade de café em toneladas por hectare junto com a variáveis exógenas como renda, infraestrutura e características populacionais. Abaixo segue a especificação econométrica da MQO usada no primeiro estágio.

$$Gini_i = \beta_0 + \beta_1 Cafe_i + \gamma_1 \ln(rendapc_i) + \gamma_2 Inf_i + \gamma_3 Carp_i + \delta_i$$

Onde:

Cafe é a produtividade de café em toneladas por hectare

$\ln(rendapc)$ é o logaritmo da renda per capita

Inf representa um vetor que contém aspectos da infraestrutura de cada cidade tais como proporção de domicílios com iluminação pública, proporção de domicílios com coleta de esgoto, proporção de domicílios ligados a rede de água, proporção de domicílios com pavimentação e proporção de domicílios com lixo acumulado

Carp representa um vetor que contém aspectos das características populacionais de cada cidade tais como porcentagem de chefes homens, proporção de negros e de jovens de 15 à 24 anos

δ é o termo do erro não observável

Já no segundo estágio será estimado as variáveis dependentes que são as taxas de crimes violentos por 100 mil habitantes e, os controles usados serão o índice de gini instrumentado pela produção de café em toneladas por hectare junto com outras variáveis de controle como renda, infraestrutura e características populacionais. Abaixo segue a especificação econométrica da MQO do segundo estágio.

$$Cvio_i = \beta_0 + \beta_1 Gini_i + \beta_2 \ln(rendapc_i) + \beta_3 Inf_i + \beta_4 Carp_i + \mu_i$$

Onde:

Cvio são as taxas por 100 mil habitantes de homicídios, roubos, tentativa de homicídio, lesão corporal e estupro

$\ln(rendapc)$ é o logaritmo da renda per capita

Inf representa um vetor que contém aspectos da infraestrutura de cada cidade tais como proporção de domicílios com iluminação pública, proporção de domicílios com coleta de esgoto, proporção de domicílios ligados a rede de água, proporção de domicílios com pavimentação e proporção de domicílios com lixo acumulado

Carp representa um vetor que contém aspectos das características populacionais de cada cidade tais como porcentagem de chefes homens, proporção de negros e de jovens de 15 à 24 anos

μ é o termo do erro não observável

6. Resultados.

A tabela abaixo mostra os resultados quando não se usa o instrumento para se medir desigualdade e, os resultados são os seguintes, 0,0353 para homicídios, -0,310 para tentativa de homicídios, 0,810 para lesão corporal, -0,394 para estupro e -0,599 para roubo, os resultados não foram estatisticamente significantes

Tabela 4: Efeito do índice de gini sobre crimes violentos

| MQO | | | | |
|-------------------------------|-----------------------------|----------------------|----------------------|----------------------|
| Variável dependente | Variável independente: Gini | | | |
| Homicídios | 0,634** (0,249) | 0,224 (0,245) | 0,0676 (0,253) | 0,0353 (0,256) |
| Tentativa de homicídios | 0,332 (0,248) | -0,0313 (0,246) | -0,225 (0,252) | -0,31 (0,255) |
| Lesão corporal | -0,834*** (0,227) | -0,851*** (0,232) | -0,851*** (0,242) | -0,810*** (0,244) |
| Estupro | 0,0276 (0,237) | -0,262 (0,238) | -0,388 (0,245) | -0,394 (0,248) |
| Roubo | -1,264*** (0,382) | -1,008*** (0,389) | -0,724* (0,398) | -0,599 (0,388) |
| Observações | 645 | 645 | 645 | 645 |
| Renda | N | S | S | S |
| Características populacionais | N | N | S | S |
| Infraestrutura | N | N | N | S |

Fonte de dados: IBGE, SSP

Erro padrão entre parênteses

N= variável não usada como controle

S= variável usada como controle,

*** $p < 0,01$ ** $p < 0,05$ * $p < 0,10$

A tabela seguinte mostra o primeiro estágio do MQ2E, onde o índice de gini é estimado usando o instrumento, o resultado é o seguinte, o coeficiente é - 5,508**, o índice de gini é afetado pela produtividade de café, uma produtividade maior leva a uma desigualdade menor. Um aumento de 50% na produção de café reduz o índice de gini em 0,1.

Tabela 5: índice de gini instrumentado por café

MQ2E
1° estágio (gini instrumentado)

| Variável independente | Variável dependente: Gini | | | |
|-------------------------------|---------------------------|---------------------|--------------------|----------------------|
| Café | -5,741* (2,782) | -5,483** (2,716) | -5,042* (2,643) | -5,508** (-2,631) |
| Renda | N | S | S | S |
| Características populacionais | N | N | S | S |
| Infraestrutura | N | N | N | S |

Fonte de dados: IBGE, SSP

Erro padrão entre parênteses

N= variável não usada como controle

S= variável usada como controle,

*** $p < 0,01$ ** $p < 0,05$ $p < 0,10$

A tabela abaixo mostra os resultados quando se usa o instrumento para se medir a desigualdade e, os resultados são os seguintes, 8,881* para homicídios, 7,691* para tentativa de homicídios e 14,04** para roubo.

Tabela 6: Efeito do índice de gini sobre crimes violentos

| 2° estágio (gini instrumentado) | | | | |
|---------------------------------|----------------------------|--------|---------|---------|
| Variável dependente | Variável independente:Gini | | | |
| Homicídios | 7,777* | 7,740* | 9,285* | 8,881* |
| | -4,464 | -4,666 | -5,42 | -4,993 |
| Tentativa de homicídios | 6,462* | 6,420* | 7,939* | 7,691* |
| | -3,565 | -3,73 | -4,602 | -4,218 |
| Lesão corporal | -3,056* | -3,176 | -3,152 | -3,682 |
| | -1,836 | -1,954 | -2,181 | -2,09 |
| Estupro | 4,214 | 4,146 | 5,243 | 5,26 |
| | -5,065 | -5,267 | -5,786 | -5,371 |
| Roubo | 12,14* | 13,01* | 16,38** | 14,04** |
| | -5,517 | -6,246 | -7,996 | -6,857 |
| Observações | 645 | 645 | 645 | 645 |
| Renda | N | S | S | S |
| Características populacionais | N | N | S | S |
| Infraestrutura | N | N | N | S |

Fonte de dados: IBGE, SSP

Erro padrão entre parênteses

N= variável não usada com controle

S= variável usada como controle,

*** $p < 0,01$ ** $p < 0,05$ $p < 0,10$

Conforme a tabela acima um aumento de 0,1 no índice de gini aumenta os homicídios em 88% por cento, em 76% as lesões corporais e 140% o número de roubos

7. Conclusão.

Nesta monografia buscou analisar a questão entre desigualdade e crimes violentos, para tanto foi usado um instrumento para medir a desigualdade e, este foi a produtividade de café em toneladas por hectare afim de criar um uma proxy para captar a desigualdade entre as cidades, os municípios mais produtivos que passaram pelo ciclo do café receberam grandes quantidades de trabalhadores imigrantes e, estes trabalhadores eram mais qualificados que os nativos, pois possuíam mais capital humano acumulado em relação aos nativos, a produtividade de café está associada a uma desigualdade menor.

O resultados indicam que a produção de café impacta o gini negativamente, ou seja, uma maior produção de café reduz o índice de gini, por sua vez o índice de gini causa impacto positivo sobre roubos, tentativas de homicídios e roubos.

Mapa 1: produtividade de café por hectare dos municípios do estado de São Paulo



Revisão bibliográfica.

Acemoglu, Daron; Robinson, James. *Porque as Nações Fracassam.* Tradução Cristina Serra. Editora Elsevier-Campus (2012).

Abreu, Paiva, M; Lago, Correa, Luiz. A economia brasileira no Império 1822-1889, Texto para discussão No. 584, Departamento de economia Puc-rio

Alfcoforado, Flávio. EVOLUÇÃO DA ECONOMIA BRASILEIRA DO SÉCULO XVI AO SÉCULO XX. 2003.

Becker, Gary. *Crime and punishment: An economics approach.* *Journal of Political Economy.* Vol. 76, No. 2, Mar. - Apr. 1968. The University of Chicago Press.

Berk, Ozler; Demombynes, Gabriel. Crime and local inequality in South Africa, *Journal of Development Economics* 76(2005) 265-292

Bianchi, Caio. Café e economia Brasileira da ascensão à extinção do ciclo do café. *Revista jovens pesquisadores* Vol.9,N.1(16), Jan./Jun. 2012.

Bourguignon, François; Nunez, Jairo; Sanchez, Fabio. A STRUCTURAL MODEL OF CRIME AND INEQUALITY IN COLOMBIA, 2003 The European Economic Association.

Cerqueira, Daniel; Lobão, Waldir. *Determinantes da Criminalidade: Arcabouços Teóricos e Resultados Empíricos.* *Revista de Ciências Sociais, Rio de Janeiro, Vol. 47, no 2, 2004, pp. 233 a 269.*

Choe, Jongmook. Income inequality and crime in the United States, *Economics Letters* 101 (2008) 31–33

Deaton, Angus. Price Indexes, Inequality, and the Measurement of World Poverty. *American Economic Review*, 100(1): 5-34.

Easterly, William. Inequality does cause underdevelopment: Insights from a new instrument. *Journal of Development Economics.* Volume 84, Issue 2, November 2007, Pages 755-776

Fajnzylber, Pablo; Lederman, Daniel; Loyaza, Norman. INEQUALITY AND VIOLENT CRIME, *Journal of Law and Economics* Vol. 45, No. 1, Part 1

Ferraz, Cláudio. e Vaz, Bruno. The Effects of the Pacification Police on Crime and Violence. Working Paper, 2012

Guajarati, Domar. Econometria básica. Mc Graw Hill 5° edição.

Gonçalves, Paul. Procuram-se braços para a lavoura: imigrantes e retirantes na economia cafeeira paulista no final do Oitocentos. Scielo

Hauner, David; Kutan, Ali; Spivey, Christy. Inequality and crime: evidence from Russia's regions, Applied Economics Letters, 2012, 19, 1667–1671

Morgan, Kelly; Inequality and Crime. The Review of Economics and Statistics, Vol.82, No.4 (Nov.,2000), pp .530-539

Neri, Marcelo; Herculano Pedro. A Década Inclusiva (2001-2011): Desigualdade, Pobreza e Políticas de Renda. Comunicados do Ipea (2011).

Sartoris, Alexadre. Estatística e introdução à econometria. Editora Saraiva 2° edição

Saridakis, George. Violente Crime in the United States of America: A Time Series Analyses Between 1960-2000. European Journal of Law and Economics 18: 203-221. 2004

Stock, James; Watson, Mark. Econometria. Editora Person 2004

Versiani, Flavio. Imigrantes, trabalho qualificado, e industrialização: Rio e São Paulo no início do século. Revista de economia política, vol .13 n 4 (52), outubro-dezembro/1993

Viera, Jorge. Imigração Italiana: Economia cafeeira e industrialização no Brasil 1890-1930. Universidade Candido Mendes

Wooldrige, Jeffrey. Introdução a econometria 4° edição. Editora Cengage Learning

Anexos:

| Cidades | gini | Homicídios | Roubos | Tentativa de homicídio | Lesão corporal | Estupro |
|------------------------|----------|------------|--------|------------------------|----------------|---------|
| Adamantina | .4719584 | 0 | 1 | 2 | 189 | 7 |
| Adolfo | .4881287 | 0 | 38 | 1 | 12 | 2 |
| Aguai | .2501402 | 7 | 9 | 6 | 194 | 4 |
| Águas da Prata | .445779 | 1 | 0 | 0 | 56 | 5 |
| Águas de Lindóia | .3113297 | 3 | 0 | 66 | 86 | 9 |
| Águas de Santa Bárbara | .4865777 | 0 | 1 | 0 | 38 | 3 |
| Águas de São Pedro | .1561942 | 0 | 2 | 1 | 20 | 0 |
| Agudos | .3377749 | 4 | 10 | 10 | 272 | 20 |
| Alambari | .5657485 | 0 | 0 | 1 | 32 | 3 |
| Alfredo Marcondes | .4755506 | 0 | 1 | 0 | 24 | 0 |
| Altair | .3984519 | 0 | 1 | 0 | 42 | 1 |
| Altinópolis | .432475 | 1 | 3 | 1 | 105 | 9 |
| Alto Alegre | .5227772 | 0 | 0 | 0 | 22 | 5 |
| Alumínio | .2476745 | 1 | 8 | 4 | 63 | 4 |
| Álvares Florence | .453654 | 0 | 0 | 0 | 24 | 0 |
| Álvares Machado | .2946497 | 8 | 2 | 2 | 143 | 5 |
| Álvaro de Carvalho | .6367341 | 0 | 0 | 1 | 14 | 3 |
| Alvinlândia | .3823191 | 0 | 0 | 1 | 41 | 3 |
| Americana | .2732182 | 13 | 178 | 16 | 923 | 50 |
| Américo Brasiliense | .2100747 | 4 | 3 | 4 | 210 | 13 |
| Américo de Campos | .4534873 | 1 | 0 | 3 | 56 | 8 |
| Amparo | .3154283 | 4 | 15 | 3 | 295 | 12 |
| Analândia | .4108096 | 0 | 2 | 0 | 39 | 2 |
| Andradina | .3479659 | 4 | 8 | 19 | 408 | 34 |
| Angatuba | .3558241 | 1 | 2 | 3 | 151 | 11 |
| Anhembi | .4977338 | 1 | 1 | 0 | 24 | 1 |
| Anhumas | .5990825 | 0 | 1 | 1 | 42 | 3 |
| Aparecida | .2977887 | 8 | 24 | 15 | 220 | 8 |
| Aparecida d'Oeste | .4879855 | 0 | 0 | 0 | 30 | 4 |
| Apiaí | .4679636 | 0 | 0 | 2 | 210 | 26 |
| Araçariguama | .269872 | 11 | 25 | 6 | 69 | 15 |
| Araçatuba | .3548579 | 18 | 22 | 47 | 1185 | 71 |

| | | | | | | |
|----------------------|----------|----|-----|----|------|-----|
| Araçoiaba da Serra | .4147452 | 4 | 18 | 6 | 151 | 12 |
| Aramina | .5389425 | 0 | 1 | 1 | 27 | 1 |
| Arandu | .6556443 | 0 | 0 | 0 | 28 | 4 |
| Arapeí | .5365526 | 0 | 0 | 1 | 29 | 1 |
| Araraquara | .2821809 | 28 | 30 | 25 | 1087 | 60 |
| Araras | .2988606 | 18 | 78 | 9 | 847 | 22 |
| Arco-Íris | .7525758 | 0 | 0 | 0 | 13 | 0 |
| Arealva | .4482096 | 0 | 1 | 2 | 73 | 4 |
| Areias | .498906 | 0 | 1 | 2 | 73 | 4 |
| Areiópolis | .3384939 | 0 | 0 | 1 | 19 | 3 |
| Ariranha | .3974944 | 1 | 0 | 0 | 62 | 2 |
| Artur Nogueira | .3932123 | 2 | 55 | 4 | 306 | 10 |
| Arujá | .3949487 | 20 | 234 | 11 | 308 | 23 |
| Aspásia | .441054 | 0 | 0 | 0 | 9 | 0 |
| Assis | .2966445 | 9 | 16 | 21 | 515 | 24 |
| Atibaia | .4793614 | 18 | 123 | 21 | 878 | 52 |
| Auriflama | .3339438 | 0 | 0 | 0 | 61 | 3 |
| Avaí | .4648224 | 0 | 0 | 1 | 20 | 2 |
| Avanhandava | .4373881 | 2 | 0 | 2 | 82 | 10 |
| Avaré | .4002787 | 2 | 0 | 2 | 82 | 10 |
| Bady Bassitt | .2520759 | 2 | 2 | 2 | 68 | 7 |
| Balbinos | .7045786 | 1 | 0 | 0 | 24 | 2 |
| Bálsamo | .488857 | 1 | 2 | 3 | 54 | 2 |
| Bananal | .4793688 | 0 | 0 | 0 | 41 | 7 |
| Barão de Antonina | .3560957 | 0 | 0 | 0 | 11 | 0 |
| Barbosa | .6124301 | 1 | 0 | 1 | 76 | 6 |
| Bariri | .3077803 | 4 | 2 | 2 | 179 | 10 |
| Barra Bonita | .2558555 | 4 | 3 | 7 | 186 | 8 |
| Barra do Chapéu | .3544478 | 0 | 0 | 0 | 0 | 0 |
| Barra do Turvo | .6167712 | 1 | 1 | 0 | 4 | 0 |
| Barretos | .2786146 | 2 | 15 | 11 | 976 | 70 |
| Barrinha | .2699774 | 4 | 9 | 5 | 144 | 6 |
| Barueri | .4659562 | 47 | 170 | 33 | 1047 | 111 |
| Bastos | .3881791 | 1 | 0 | 2 | 95 | 6 |
| Batatais | .3258427 | 2 | 2 | 8 | 406 | 29 |
| Bauru | .3555455 | 52 | 56 | 36 | 2416 | 120 |
| Bebedouro | .3508562 | 7 | 14 | 9 | 512 | 27 |
| Bento de Abreu | .6555339 | 0 | 0 | 0 | 17 | 1 |
| Bernardino de Campos | .1913716 | 1 | 0 | 1 | 67 | 3 |
| Bertioga | .3960259 | 6 | 36 | 13 | 333 | 10 |
| Bilac | .3702675 | 1 | 0 | 0 | 36 | 3 |
| Birigui | .2402987 | 8 | 35 | 22 | 477 | 32 |
| Biritiba-Mirim | .3352408 | 6 | 3 | 0 | 161 | 9 |

| | | | | | | |
|-------------------------|----------|-----|------|-----|------|-----|
| Boa Esperança do Sul | .2759718 | 3 | 1 | 3 | 70 | 9 |
| Bocaina | .3658603 | 0 | 1 | 0 | 56 | 1 |
| Bofete | .4869001 | 0 | 2 | 0 | 52 | 4 |
| Boituva | .5833679 | 9 | 25 | 4 | 263 | 22 |
| Bom Jesus dos Perdões | .4037022 | 4 | 4 | 5 | 142 | 13 |
| Bom Sucesso de Itararé | .4307477 | 0 | 0 | 0 | 40 | 3 |
| Borá | .825811 | 0 | 0 | 0 | 0 | 1 |
| Boracéia | .5357906 | 0 | 1 | 0 | 31 | 0 |
| Borborema | .4585851 | 0 | 1 | 3 | 46 | 2 |
| Borebi | .6840227 | 0 | 0 | 0 | 8 | 1 |
| Botucatu | .2835808 | 18 | 4 | 7 | 609 | 35 |
| Bragança Paulista | .4625739 | 10 | 73 | 30 | 978 | 59 |
| Braúna | .4175709 | 0 | 0 | 2 | 34 | 2 |
| Brejo Alegre | .5154407 | 0 | 1 | 0 | 28 | 1 |
| Brodowski | .2226388 | 3 | 7 | 1 | 109 | 4 |
| Brotas | .2869189 | 3 | 7 | 1 | 109 | 4 |
| Buri | .3716156 | 0 | 3 | 4 | 100 | 7 |
| Buritama | .517206 | 3 | 2 | 1 | 113 | 5 |
| Buritizal | .2768166 | 1 | 0 | 2 | 22 | 1 |
| Cabrália Paulista | .3350105 | 2 | 0 | 3 | 27 | 0 |
| Cabreúva | .376043 | 6 | 20 | 4 | 154 | 12 |
| Caçapava | .2804317 | 12 | 145 | 15 | 276 | 15 |
| Cachoeira Paulista | .2950113 | 2 | 9 | 5 | 201 | 6 |
| Caconde | .3883814 | 0 | 2 | 1 | 103 | 6 |
| Cafelândia | .4663395 | 3 | 3 | 2 | 96 | 6 |
| Caiabu | .5743759 | 0 | 0 | 0 | 30 | 1 |
| Caieiras | .3435781 | 5 | 157 | 15 | 468 | 28 |
| Caiuá | .2714481 | 0 | 0 | 0 | 39 | 3 |
| Cajamar | .3476891 | 12 | 67 | 5 | 361 | 21 |
| Cajati | .4012043 | 4 | 54 | 3 | 154 | 17 |
| Cajobi | .4110442 | 0 | 1 | 0 | 69 | 6 |
| Cajuru | .3333649 | 2 | 1 | 6 | 201 | 9 |
| Campina do Monte Alegre | .2776593 | 0 | 0 | 0 | 39 | 5 |
| Campinas | .4069367 | 157 | 4915 | 148 | 5351 | 300 |
| Campo Limpo Paulista | .2829427 | 14 | 102 | 7 | 458 | 27 |
| Campos do Jordão | .4140059 | 9 | 2 | 7 | 288 | 18 |
| Campos Novos Paulista | .4076326 | 1 | 0 | 2 | 15 | 2 |
| Cananéia | .560232 | 1 | 0 | 3 | 100 | 6 |
| Canas | .4626579 | 1 | 2 | 1 | 21 | 3 |
| Cândido Mota | .4479117 | 3 | 4 | 2 | 84 | 14 |

| | | | | | | |
|----------------------|----------|----|------|-----|------|-----|
| Cândido Rodrigues | .5395422 | 0 | 0 | 0 | 18 | 0 |
| Canitar | .3036277 | 0 | 1 | 0 | 26 | 1 |
| Capão Bonito | .376163 | 7 | 8 | 9 | 204 | 5 |
| Capela do Alto | .4658001 | 0 | 4 | 2 | 87 | 11 |
| Capivari | .380517 | 4 | 20 | 9 | 267 | 6 |
| Caraguatatuba | .2849194 | 30 | 34 | 24 | 574 | 55 |
| Carapicuíba | .3266679 | 54 | 671 | 101 | 1808 | 185 |
| Cardoso | .3568648 | 0 | 0 | 1 | 110 | 5 |
| Casa Branca | .3710489 | 0 | 7 | 2 | 236 | 9 |
| Cássia dos Coqueiros | .412545 | 1 | 0 | 2 | 9 | 1 |
| Castilho | .3123465 | 2 | 0 | 6 | 118 | 8 |
| Catanduva | .3836328 | 10 | 13 | 6 | 732 | 42 |
| Catiguá | .2682386 | 0 | 0 | 1 | 21 | 5 |
| Cedral | .3913385 | 0 | 2 | 0 | 17 | 3 |
| Cerqueira César | .27663 | 0 | 2 | 0 | 105 | 6 |
| Cerquilha | .2234128 | 5 | 5 | 6 | 224 | 20 |
| Cesário Lange | .2527344 | 0 | 2 | 2 | 84 | 11 |
| Charqueada | .2981338 | 4 | 14 | 1 | 49 | 2 |
| Chavantes | .461135 | 1 | 0 | 1 | 31 | 2 |
| Clementina | .3906125 | 0 | 1 | 4 | 111 | 12 |
| Colina | .5143021 | 1 | 3 | 1 | 25 | 2 |
| Colômbia | .3252261 | 1 | 27 | 10 | 250 | 20 |
| Conchal | .3805185 | 2 | 0 | 1 | 58 | 2 |
| Conchas | .2887607 | 0 | 21 | 3 | 99 | 6 |
| Cordeirópolis | .4345062 | 2 | 0 | 1 | 26 | 2 |
| Coroados | .2137328 | 0 | 0 | 1 | 5 | 0 |
| Coronel Macedo | .377025 | 0 | 10 | 0 | 33 | 0 |
| Corumbataí | .3122252 | 8 | 64 | 9 | 370 | 15 |
| Cosmópolis | .4277835 | 4 | 1 | 4 | 32 | 2 |
| Cosmorama | .4373763 | 24 | 423 | 13 | 935 | 73 |
| Cotia | .2946356 | 3 | 10 | 6 | 241 | 9 |
| Cravinhos | .4594949 | 2 | 4 | 0 | 34 | 3 |
| Cristais Paulista | .2946162 | 0 | 0 | 1 | 10 | 1 |
| Cruzália | .268212 | 13 | 9 | 28 | 483 | 11 |
| Cruzeiro | .375272 | 24 | 239 | 45 | 560 | 55 |
| Cubatão | .5442316 | 9 | 4 | 5 | 73 | 9 |
| Cunha | .3834504 | 0 | 8 | 1 | 173 | 6 |
| Descalvado | .3403645 | 54 | 2803 | 86 | 1275 | 88 |
| Diadema | .5325058 | 0 | 0 | 0 | 5 | 0 |
| Dirce Reis | .4299952 | 1 | 1 | 0 | 50 | 2 |
| Divinolândia | .4477421 | 1 | 0 | 0 | 14 | 2 |
| Dobrada | .3506891 | 6 | 1 | 7 | 206 | 8 |
| Dois Córregos | .6072598 | 0 | 0 | 0 | 17 | 0 |

| | | | | | | |
|----------------------------|----------|----|-----|----|------|-----|
| Dolcinópolis | .2635179 | 1 | 0 | 2 | 45 | 2 |
| Dourado | .4200764 | 5 | 0 | 5 | 279 | 7 |
| Dracena | .5119791 | 0 | 0 | 0 | 21 | 6 |
| Duartina | .2572803 | 0 | 2 | 1 | 35 | 0 |
| Dumont | .5330793 | 0 | 0 | 0 | 24 | 3 |
| Echaporã | .5611008 | 1 | 0 | 6 | 94 | 14 |
| Eldorado | .4560949 | 2 | 11 | 0 | 66 | 4 |
| Elias Fausto | .5074341 | 0 | 0 | 1 | 13 | 0 |
| Elisiário | .249535 | 0 | 0 | 0 | 16 | 2 |
| Embaúba | .4234974 | 56 | 578 | 45 | 997 | 109 |
| Embu das Artes | .2732214 | 18 | 138 | 11 | 232 | 26 |
| Embu-Guaçu | .5803164 | 0 | 0 | 0 | 14 | 2 |
| Emilianópolis | .2868239 | 2 | 17 | 2 | 113 | 6 |
| Engenheiro Coelho | .3199264 | 1 | 3 | 8 | 288 | 3 |
| Espírito Santo do Pinhal | .2411197 | 1 | 0 | 0 | 35 | 1 |
| Espírito Santo do Turvo | .5380554 | 0 | 2 | 0 | 13 | 0 |
| Estiva Gerbi | .6549285 | 1 | 0 | 3 | 44 | 2 |
| Estrela do Norte | .3933765 | 2 | 0 | 3 | 88 | 7 |
| Estrela d'Oeste | .2606254 | 0 | 0 | 1 | 73 | 5 |
| Euclides da Cunha Paulista | .3159316 | 2 | 4 | 11 | 419 | 28 |
| Fartura | .5377275 | 1 | 0 | 0 | 33 | 0 |
| Fernando Prestes | .248811 | 0 | 0 | 0 | 8 | 0 |
| Fernandópolis | .2334982 | 47 | 533 | 33 | 578 | 61 |
| Fernão | .4660107 | 0 | 1 | 0 | 12 | 0 |
| Ferraz de Vasconcelos | .3748792 | 0 | 0 | 0 | 25 | 0 |
| Flora Rica | .4923183 | 0 | 0 | 3 | 76 | 6 |
| Floreal | .5011744 | 0 | 0 | 1 | 31 | 0 |
| Flórida Paulista | .2506524 | 19 | 63 | 35 | 1601 | 80 |
| Florínia | .2840299 | 29 | 65 | 17 | 892 | 72 |
| Franca | .3262121 | 14 | 107 | 16 | 599 | 34 |
| Francisco Morato | .6057188 | 0 | 0 | 0 | 6 | 0 |
| Franco da Rocha | .4508976 | 0 | 0 | 0 | 6 | 0 |
| Gabriel Monteiro | .3977527 | 2 | 1 | 2 | 134 | 0 |
| Gália | .5292653 | 0 | 0 | 2 | 25 | 1 |
| Garça | .2496768 | 1 | 0 | 0 | 7 | 5 |
| Gastão Vidigal | .3932611 | 0 | 0 | 0 | 2 | 0 |
| Gavião Peixoto | .5134302 | 0 | 0 | 0 | 9 | 0 |
| General Salgado | .5863314 | 0 | 0 | 0 | 3 | 0 |
| Getulina | .2889062 | 0 | 0 | 0 | 5 | 0 |

| | | | | | | |
|------------------|----------|-----|------|-----|------|-----|
| Glicério | .3464642 | 0 | 0 | 0 | 2 | 0 |
| Guaiçara | .3737624 | 0 | 0 | 0 | 30 | 0 |
| Guaimbê | .3319602 | 0 | 0 | 1 | 5 | 0 |
| Guaira | .2774372 | 0 | 0 | 1 | 4 | 0 |
| Guapiaçu | .4291494 | 1 | 0 | 1 | 6 | 1 |
| Guapiara | .4929618 | 0 | 0 | 0 | 3 | 0 |
| Guará | .4690935 | 0 | 0 | 0 | 12 | 1 |
| Guaraçai | .6947623 | 0 | 0 | 0 | 1 | 0 |
| Guaraci | .408062 | 0 | 0 | 0 | 5 | 0 |
| Guarani d'Oeste | .3892108 | 0 | 0 | 0 | 6 | 0 |
| Guarantã | .3765286 | 1 | 11 | 2 | 128 | 9 |
| Guararapes | .3953286 | 29 | 61 | 31 | 460 | 24 |
| Guararema | .4472716 | 0 | 0 | 1 | 91 | 4 |
| Guaratinguetá | .2848688 | 11 | 1 | 8 | 135 | 7 |
| Guareí | .3594843 | 56 | 188 | 65 | 1702 | 152 |
| Guariba | .3478053 | 203 | 4373 | 168 | 4881 | 424 |
| Guarujá | .4938299 | 0 | 0 | 1 | 43 | 2 |
| Guarulhos | .5173863 | 0 | 3 | 1 | 36 | 0 |
| Guatapar | .5724648 | 0 | 0 | 0 | 36 | 2 |
| Guzolndia | .5451764 | 1 | 6 | 0 | 45 | 1 |
| Herculndia | .2780533 | 36 | 897 | 40 | 858 | 61 |
| Holambra | .3846335 | 0 | 1 | 3 | 46 | 0 |
| Hortolndia | .5910016 | 0 | 0 | 1 | 38 | 1 |
| Iacanga | .3974869 | 0 | 1 | 0 | 62 | 4 |
| Iacri | .2901024 | 4 | 7 | 1 | 176 | 7 |
| Iaras | .3915042 | 1 | 1 | 2 | 45 | 11 |
| Ibat | .4811641 | 0 | 0 | 2 | 21 | 6 |
| Ibir | .3423705 | 8 | 5 | 9 | 519 | 20 |
| Ibirarema | .403056 | 12 | 91 | 17 | 366 | 37 |
| Ibitinga | .2364197 | 0 | 2 | 3 | 59 | 0 |
| Ibina | .5605651 | 0 | 1 | 2 | 72 | 1 |
| Icm | .2284494 | 2 | 3 | 2 | 144 | 13 |
| Iep | .3262232 | 4 | 2 | 10 | 145 | 12 |
| Igaraçu do Tiet | .4098701 | 1 | 2 | 0 | 39 | 8 |
| Igarapava | .5442209 | 7 | 1 | 1 | 167 | 17 |
| Igarat | .5439279 | 2 | 0 | 4 | 339 | 3 |
| Iguape | .2973813 | 1 | 0 | 5 | 110 | 10 |
| Ilha Comprida | .3503308 | 1 | 1 | 4 | 188 | 14 |
| Ilha Solteira | .3908014 | 14 | 94 | 15 | 737 | 69 |
| Ilhabela | .3494657 | 0 | 0 | 0 | 49 | 1 |
| Indaiatuba | .4680101 | 0 | 0 | 2 | 30 | 3 |
| Indiana | .5438179 | 0 | 0 | 0 | 16 | 0 |
| Indiapor | .2794086 | 2 | 0 | 1 | 90 | 3 |
| Inbia Paulista | .2960028 | 3 | 8 | 11 | 117 | 15 |
| Ipaussu | .3690147 | 1 | 7 | 3 | 57 | 3 |

| | | | | | | |
|----------------------|----------|----|-----|----|-----|----|
| Iperó | .3178198 | 0 | 1 | 0 | 26 | 1 |
| Ipeúna | .6421586 | 0 | 0 | 2 | 17 | 0 |
| Ipiguá | .4590819 | 2 | 1 | 0 | 60 | 2 |
| Iporanga | .2568746 | 1 | 22 | 3 | 93 | 2 |
| Ipuã | .5087187 | 1 | 1 | 0 | 57 | 4 |
| Iracemópolis | .4146346 | 0 | 0 | 0 | 65 | 3 |
| Irapuã | .5099199 | 2 | 1 | 1 | 147 | 3 |
| Irapuru | .4378669 | 3 | 3 | 2 | 158 | 8 |
| Itaberá | .4454582 | 2 | 0 | 1 | 38 | 6 |
| Itaí | .4557804 | 0 | 0 | 0 | 19 | 1 |
| Itajobi | .4049085 | 18 | 115 | 17 | 541 | 56 |
| Itaju | .3953255 | 0 | 0 | 0 | 27 | 0 |
| Itanhaém | .3424711 | 30 | 517 | 24 | 595 | 46 |
| Itaóca | .3375689 | 10 | 15 | 20 | 759 | 63 |
| Itapecerica da Serra | .39147 | 5 | 7 | 53 | 658 | 36 |
| Itapetininga | .2661498 | 50 | 168 | 63 | 476 | 95 |
| Itapeva | .3054442 | 4 | 73 | 13 | 399 | 31 |
| Itapevi | .447296 | 1 | 0 | 1 | 15 | 1 |
| Itapira | .3682925 | 5 | 11 | 3 | 269 | 6 |
| Itapirapuã Paulista | .3314629 | 1 | 2 | 4 | 51 | 2 |
| Itápolis | .4107829 | 1 | 1 | 1 | 40 | 4 |
| Itaporanga | .3934149 | 1 | 0 | 4 | 42 | 1 |
| Itapuí | .3356227 | 70 | 949 | 50 | 907 | 94 |
| Itapura | .3277491 | 2 | 16 | 5 | 355 | 20 |
| Itaquaquetuba | .7060522 | 1 | 5 | 8 | 86 | 7 |
| Itararé | .3289125 | 2 | 153 | 8 | 376 | 26 |
| Itariri | .4190531 | 6 | 0 | 2 | 95 | 6 |
| Itatiba | .5353956 | 2 | 7 | 3 | 155 | 5 |
| Itatinga | .2834849 | 0 | 2 | 2 | 47 | 2 |
| Itirapina | .3370203 | 0 | 0 | 1 | 68 | 1 |
| Itirapuã | .4149222 | 26 | 98 | 39 | 533 | 55 |
| Itobi | .3285937 | 4 | 59 | 5 | 196 | 24 |
| Itu | .4054245 | 2 | 8 | 10 | 234 | 22 |
| Itupeva | .4735929 | 0 | 0 | 0 | 46 | 5 |
| Ituverava | .3962467 | 5 | 15 | 12 | 479 | 13 |
| Jaborandi | .4679238 | 69 | 555 | 48 | 878 | 66 |
| Jaboticabal | .3030127 | 1 | 2 | 0 | 52 | 2 |
| Jacareí | .3908076 | 2 | 8 | 2 | 119 | 17 |
| Jaci | .4967625 | 10 | 41 | 2 | 251 | 11 |
| Jacupiranga | .3143499 | 2 | 5 | 7 | 252 | 16 |
| Jaguaríuna | .2837207 | 1 | 1 | 1 | 21 | 2 |
| Jales | .2971283 | 23 | 108 | 22 | 479 | 53 |
| Jambeiro | .2858399 | 5 | 14 | 5 | 198 | 11 |
| Jandira | .4017502 | 8 | 39 | 5 | 84 | 8 |

| | | | | | | |
|-------------------|----------|----|-----|----|------|-----|
| Jardinópolis | .3069018 | 6 | 7 | 6 | 765 | 39 |
| Jarinu | .1430209 | 2 | 0 | 0 | 37 | 4 |
| Jaú | .2976512 | 2 | 4 | 0 | 62 | 3 |
| Jeriquara | .56902 | 0 | 0 | 2 | 17 | 1 |
| Joanópolis | .4052274 | 2 | 2 | 8 | 230 | 8 |
| João Ramalho | .5336668 | 1 | 0 | 0 | 24 | 0 |
| José Bonifácio | .2568474 | 0 | 2 | 0 | 6 | 1 |
| Júlio Mesquita | .3665338 | 38 | 707 | 34 | 1456 | 101 |
| Jumirim | .5226532 | 1 | 0 | 1 | 168 | 4 |
| Jundiá | .3742027 | 5 | 10 | 6 | 122 | 15 |
| Junqueirópolis | .4803907 | 3 | 59 | 12 | 137 | 14 |
| Juquiá | .3980637 | 1 | 0 | 2 | 9 | 0 |
| Juquitiba | .2212439 | 3 | 8 | 0 | 121 | 14 |
| Lagoinha | .5574491 | 0 | 0 | 1 | 21 | 1 |
| Laranjal Paulista | .4132084 | 3 | 1 | 3 | 51 | 2 |
| Lavínia | .3350808 | 16 | 41 | 22 | 755 | 23 |
| Lavrinhas | .3829295 | 3 | 11 | 3 | 370 | 13 |
| Leme | .3328024 | 18 | 585 | 29 | 1278 | 85 |
| Lençóis Paulista | .3209331 | 0 | 1 | 3 | 19 | 1 |
| Limeira | .3259878 | 4 | 10 | 13 | 509 | 17 |
| Lindóia | .31914 | 21 | 17 | 19 | 324 | 26 |
| Lins | .6091718 | 0 | 0 | 1 | 18 | 0 |
| Lorena | .3517143 | 0 | 51 | 4 | 149 | 9 |
| Lourdes | .3714432 | 3 | 0 | 3 | 151 | 4 |
| Louveira | .4356846 | 0 | 0 | 1 | 11 | 0 |
| Lucélia | .3182004 | 0 | 4 | 2 | 53 | 1 |
| Lucianópolis | .4996584 | 0 | 1 | 0 | 34 | 1 |
| Luís Antônio | .4566796 | 0 | 0 | 0 | 24 | 0 |
| Luiziânia | .6597257 | 0 | 0 | 0 | 22 | 0 |
| Lupércio | .4146147 | 0 | 6 | 1 | 81 | 3 |
| Lutécia | .2985567 | 0 | 0 | 6 | 60 | 2 |
| Macatuba | .500032 | 0 | 0 | 0 | 11 | 4 |
| Macaubal | .4654346 | 1 | 0 | 0 | 17 | 2 |
| Macedônia | .2694991 | 16 | 27 | 14 | 201 | 26 |
| Magda | .5731223 | 19 | 154 | 16 | 376 | 27 |
| Mairinque | .3519095 | 1 | 1 | 0 | 50 | 1 |
| Mairiporã | .3962165 | 1 | 0 | 0 | 25 | 1 |
| Manduri | .4078526 | 2 | 0 | 1 | 60 | 2 |
| Marabá Paulista | .3614491 | 0 | 0 | 0 | 11 | 1 |
| Maracaí | .5301334 | 0 | 0 | 1 | 32 | 0 |
| Marapoama | .3931245 | 22 | 16 | 29 | 1286 | 67 |
| Mariápolis | .7154125 | 0 | 0 | 0 | 13 | 0 |
| Marília | .5889679 | 2 | 0 | 1 | 176 | 5 |
| Marinópolis | .3061587 | 10 | 12 | 4 | 381 | 13 |

| | | | | | | |
|-------------------------|----------|----|------|----|------|-----|
| Martinópolis | .2838342 | 64 | 1700 | 42 | 1170 | 79 |
| Matão | .530498 | 0 | 0 | 2 | 39 | 1 |
| Mauá | .5129864 | 0 | 1 | 0 | 16 | 2 |
| Mendonça | .3925366 | 0 | 0 | 1 | 6 | 0 |
| Meridiano | .4584417 | 1 | 3 | 5 | 201 | 8 |
| Mesópolis | .2452109 | 1 | 0 | 0 | 88 | 2 |
| Miguelópolis | .4972996 | 10 | 159 | 4 | 106 | 10 |
| Mineiros do Tietê | .7601935 | 0 | 0 | 0 | 15 | 1 |
| Mira Estrela | .4230773 | 2 | 1 | 1 | 142 | 9 |
| Miracatu | .4193349 | 2 | 0 | 0 | 140 | 6 |
| Mirandópolis | .3641548 | 1 | 12 | 9 | 407 | 20 |
| Mirante do Paranapanema | .5011836 | 0 | 0 | 0 | 62 | 4 |
| Mirassol | .3505563 | 4 | 9 | 12 | 372 | 18 |
| Mirassolândia | .3721377 | 35 | 385 | 36 | 1282 | 134 |
| Mococa | .2685722 | 11 | 42 | 16 | 821 | 44 |
| Mogi das Cruzes | .277238 | 12 | 41 | 11 | 494 | 17 |
| Mogi Guaçu | .4075304 | 1 | 0 | 5 | 23 | 1 |
| Mogi Mirim | .5870082 | 1 | 0 | 0 | 17 | 0 |
| Mombuca | .3174047 | 9 | 106 | 13 | 279 | 29 |
| Monções | .3537199 | 0 | 1 | 0 | 23 | 1 |
| Mongaguá | .3125833 | 7 | 1 | 3 | 250 | 18 |
| Monte Alegre do Sul | .3624045 | 2 | 2 | 3 | 200 | 13 |
| Monte Alto | .3309719 | 0 | 0 | 5 | 184 | 3 |
| Monte Aprazível | .400356 | 0 | 0 | 0 | 16 | 3 |
| Monte Azul Paulista | .4260569 | 0 | 0 | 0 | 9 | 3 |
| Monte Castelo | .4046568 | 6 | 84 | 8 | 289 | 19 |
| Monte Mor | .4156942 | 1 | 2 | 8 | 112 | 10 |
| Monteiro Lobato | .5757302 | 0 | 5 | 2 | 34 | 3 |
| Morro Agudo | .4133358 | 0 | 0 | 1 | 20 | 4 |
| Morungaba | .340959 | 0 | 0 | 1 | 15 | 1 |
| Motuca | .6961934 | 0 | 0 | 1 | 14 | 1 |
| Murutinga do Sul | .5211985 | 0 | 1 | 1 | 32 | 0 |
| Nantes | .4557543 | 1 | 0 | 0 | 33 | 3 |
| Narandiba | .4475486 | 7 | 12 | 2 | 63 | 8 |
| Natividade da Serra | .4009902 | 0 | 0 | 1 | 60 | 5 |
| Nazaré Paulista | .338946 | 0 | 4 | 0 | 62 | 3 |
| Neves Paulista | .4770946 | 0 | 0 | 1 | 33 | 1 |
| Nhandeara | .367884 | 1 | 0 | 1 | 49 | 5 |
| Nipoã | .4581637 | 0 | 0 | 0 | 48 | 1 |
| Nova Aliança | .4732206 | 0 | 0 | 0 | 27 | 2 |
| Nova Campina | .5096029 | 0 | 0 | 0 | 1 | 0 |

| | | | | | | |
|---------------------|----------|----|------|----|------|-----|
| Nova Canaã Paulista | .254551 | 2 | 1 | 1 | 19 | 4 |
| Nova Castilho | .4474923 | 5 | 2 | 3 | 141 | 7 |
| Nova Europa | .4474404 | 0 | 0 | 1 | 21 | 1 |
| Nova Granada | .4560142 | 0 | 0 | 2 | 26 | 0 |
| Nova Guataporanga | .533347 | 0 | 0 | 0 | 28 | 4 |
| Nova Independência | .5275939 | 0 | 0 | 1 | 26 | 1 |
| Nova Luzitânia | .3965927 | 5 | 57 | 6 | 246 | 12 |
| Nova Odessa | .4409159 | 4 | 2 | 9 | 285 | 15 |
| Novais | .4712005 | 1 | 0 | 1 | 38 | 3 |
| Novo Horizonte | .5116882 | 0 | 0 | 0 | 24 | 2 |
| Nuporanga | .5390661 | 0 | 0 | 0 | 5 | 1 |
| Ocaçu | .364794 | 3 | 3 | 9 | 245 | 19 |
| Óleo | .2082235 | 0 | 1 | 0 | 27 | 3 |
| Olímpia | .5859298 | 0 | 0 | 1 | 22 | 1 |
| Onda Verde | .3055115 | 1 | 1 | 1 | 18 | 2 |
| Oriente | .3588408 | 3 | 3 | 6 | 200 | 3 |
| Orindiúva | .3855136 | 98 | 1601 | 79 | 2399 | 160 |
| Orlândia | .5620802 | 0 | 0 | 0 | 10 | 1 |
| Osasco | .4664105 | 0 | 0 | 3 | 142 | 8 |
| Oscar Bressane | .3181879 | 12 | 9 | 22 | 781 | 54 |
| Oswaldo Cruz | .5530701 | 0 | 2 | 2 | 60 | 3 |
| Ourinhos | .4075912 | 0 | 0 | 0 | 51 | 1 |
| Ouro Verde | .6066388 | 2 | 1 | 2 | 100 | 5 |
| Ouroeste | .4780853 | 1 | 1 | 3 | 34 | 5 |
| Pacaembu | .1769745 | 3 | 0 | 2 | 63 | 3 |
| Palestina | .3254902 | 0 | 0 | 1 | 24 | 3 |
| Palmares Paulista | .4742585 | 0 | 4 | 1 | 93 | 9 |
| Palmeira d'Oeste | .3364206 | 3 | 1 | 3 | 158 | 4 |
| Palmital | .3764251 | 8 | 4 | 7 | 364 | 4 |
| Panorama | .3840539 | 2 | 3 | 2 | 123 | 6 |
| Paraguaçu Paulista | .3878141 | 0 | 0 | 0 | 45 | 3 |
| Paraibuna | .4677402 | 1 | 1 | 2 | 91 | 7 |
| Paraíso | .2522829 | 0 | 1 | 1 | 49 | 2 |
| Paranapanema | .4841825 | 0 | 1 | 0 | 73 | 1 |
| Paranapuã | .4773482 | 0 | 2 | 1 | 20 | 2 |
| Parapuã | .4001682 | 2 | 9 | 2 | 105 | 8 |
| Pardinho | .4693575 | 1 | 0 | 1 | 15 | 1 |
| Pariquera-Açu | .3580716 | 1 | 3 | 2 | 44 | 6 |
| Parisi | .5150591 | 2 | 1 | 0 | 84 | 0 |
| Patrocínio Paulista | .3342229 | 6 | 125 | 14 | 530 | 31 |
| Paulicéia | .5815114 | 0 | 0 | 0 | 10 | 1 |

| | | | | | | |
|-----------------------|----------|----|-----|----|------|----|
| Paulínia | .2129584 | 2 | 0 | 8 | 24 | 8 |
| Paulistânia | .3659768 | 5 | 2 | 3 | 309 | 19 |
| Paulo de Faria | .4577222 | 0 | 0 | 0 | 16 | 5 |
| Pederneiras | .5445606 | 0 | 0 | 1 | 10 | 3 |
| Pedra Bela | .4143437 | 0 | 1 | 2 | 100 | 7 |
| Pedranópolis | .2736917 | 2 | 9 | 2 | 255 | 8 |
| Pedregulho | .401546 | 0 | 0 | 0 | 12 | 3 |
| Pedreira | .4074563 | 1 | 0 | 1 | 50 | 3 |
| Pedrinhas Paulista | .3267308 | 2 | 7 | 10 | 295 | 17 |
| Pedro de Toledo | .277559 | 3 | 1 | 3 | 158 | 7 |
| Penápolis | .2954099 | 0 | 1 | 0 | 25 | 4 |
| Pereira Barreto | .3332801 | 18 | 69 | 14 | 296 | 5 |
| Pereiras | .5118489 | 2 | 0 | 1 | 34 | 3 |
| Peruíbe | .2840294 | 4 | 25 | 5 | 232 | 14 |
| Piacatu | .3657085 | 2 | 16 | 7 | 89 | 8 |
| Piedade | .3622791 | 18 | 116 | 33 | 702 | 58 |
| Pilar do Sul | .3908852 | 2 | 0 | 4 | 95 | 4 |
| Pindamonhangaba | .2976215 | 0 | 1 | 0 | 46 | 11 |
| Pindorama | .4008361 | 0 | 0 | 1 | 21 | 0 |
| Pinhalzinho | .3048861 | 2 | 1 | 1 | 92 | 3 |
| Piquerobi | .3238395 | 0 | 9 | 2 | 192 | 12 |
| Piquete | .3893757 | 49 | 815 | 89 | 1850 | 39 |
| Piracaia | .3256711 | 3 | 2 | 2 | 231 | 12 |
| Piracicaba | .4374724 | 3 | 1 | 1 | 128 | 14 |
| Piraju | .2860648 | 1 | 1 | 1 | 60 | 6 |
| Pirajuí | .2672408 | 6 | 1 | 2 | 41 | 4 |
| Pirangi | .3926381 | 5 | 2 | 6 | 123 | 7 |
| Pirapora do Bom Jesus | .3060557 | 4 | 25 | 12 | 543 | 15 |
| Pirapozinho | .4634287 | 0 | 1 | 1 | 44 | 3 |
| Pirassununga | .2766621 | 2 | 5 | 6 | 325 | 18 |
| Piratininga | .4334472 | 0 | 0 | 1 | 45 | 3 |
| Pitangueiras | .5279407 | 0 | 0 | 0 | 20 | 2 |
| Planalto | .2306343 | 22 | 332 | 11 | 493 | 37 |
| Platina | .47349 | 0 | 0 | 0 | 21 | 4 |
| Poá | .3913934 | 0 | 0 | 0 | 88 | 6 |
| Poloni | .4994763 | 1 | 1 | 1 | 16 | 1 |
| Pompéia | .2276747 | 7 | 18 | 9 | 111 | 12 |
| Pongaí | .4843546 | 0 | 3 | 0 | 32 | 2 |
| Pontal | .4919139 | 1 | 0 | 1 | 19 | 1 |
| Pontalinda | .4448212 | 0 | 0 | 1 | 20 | 2 |
| Pontes Gestal | .6715372 | 0 | 0 | 1 | 41 | 3 |
| Populina | .4123551 | 6 | 31 | 4 | 228 | 16 |
| Porangaba | .2610035 | 4 | 19 | 4 | 297 | 13 |
| Porto Feliz | .2357445 | 10 | 4 | 12 | 73 | 8 |

| | | | | | | |
|----------------------|----------|----|------|----|------|-----|
| Porto Ferreira | .4187875 | 1 | 0 | 2 | 92 | 0 |
| Potim | .7230217 | 0 | 0 | 0 | 9 | 0 |
| Potirendaba | .2301612 | 4 | 2 | 2 | 116 | 5 |
| Pracinha | .3457949 | 39 | 1030 | 46 | 1452 | 165 |
| Pradópolis | .1973436 | 1 | 0 | 0 | 23 | 2 |
| Praia Grande | .4546855 | 0 | 0 | 0 | 13 | 6 |
| Pratânia | .5596244 | 0 | 1 | 0 | 67 | 0 |
| Presidente Alves | .4212591 | 1 | 3 | 3 | 403 | 10 |
| Presidente Bernardes | .3545505 | 19 | 6 | 18 | 1498 | 56 |
| Presidente Epitácio | .3964971 | 3 | 1 | 7 | 295 | 8 |
| Presidente Prudente | .311515 | 2 | 11 | 3 | 245 | 10 |
| Presidente Venceslau | .3981022 | 0 | 2 | 0 | 15 | 1 |
| Promissão | .4930762 | 1 | 0 | 0 | 37 | 2 |
| Quadra | .4172935 | 1 | 0 | 2 | 25 | 3 |
| Quatá | .3185384 | 1 | 2 | 2 | 94 | 2 |
| Queiroz | .5830227 | 0 | 0 | 2 | 26 | 2 |
| Queluz | .2667994 | 1 | 3 | 0 | 38 | 2 |
| Quintana | .3763421 | 1 | 1 | 3 | 404 | 6 |
| Rafard | .5616691 | 0 | 0 | 2 | 24 | 2 |
| Rancharia | .4608282 | 3 | 0 | 3 | 174 | 0 |
| Redenção da Serra | .5470136 | 0 | 0 | 0 | 18 | 1 |
| Regente Feijó | .4077525 | 2 | 12 | 13 | 336 | 32 |
| Reginópolis | .360509 | 5 | 0 | 2 | 25 | 4 |
| Registro | .3248926 | 0 | 0 | 0 | 16 | 0 |
| Restinga | .2701392 | 0 | 0 | 2 | 104 | 7 |
| Ribeira | .3509414 | 0 | 0 | 3 | 88 | 7 |
| Ribeirão Bonito | .2135869 | 0 | 0 | 0 | 14 | 1 |
| Ribeirão Branco | .4969313 | 0 | 0 | 0 | 16 | 3 |
| Ribeirão Corrente | .7884997 | 0 | 0 | 0 | 3 | 0 |
| Ribeirão do Sul | .3113667 | 0 | 0 | 0 | 16 | 1 |
| Ribeirão dos Índios | .2568192 | 13 | 325 | 12 | 454 | 28 |
| Ribeirão Grande | .3686037 | 85 | 1027 | 80 | 2514 | 102 |
| Ribeirão Pires | .3202678 | 0 | 1 | 2 | 44 | 1 |
| Ribeirão Preto | .5789503 | 1 | 1 | 0 | 37 | 1 |
| Rifaina | .2844956 | 0 | 2 | 3 | 50 | 7 |
| Rincão | .602051 | 1 | 0 | 1 | 36 | 2 |
| Rinópolis | .3089229 | 28 | 291 | 34 | 1308 | 55 |
| Rio Claro | .2516476 | 3 | 20 | 2 | 229 | 10 |
| Rio das Pedras | .2082493 | 4 | 0 | 6 | 211 | 17 |
| Rio Grande da Serra | .3621921 | 0 | 0 | 2 | 128 | 5 |

| | | | | | | |
|----------------------------|----------|----|-----|----|-----|----|
| Riolândia | .4885569 | 1 | 1 | 7 | 127 | 8 |
| Riversul | .3340257 | 2 | 2 | 6 | 18 | 3 |
| Rosana | .4062707 | 0 | 0 | 1 | 15 | 1 |
| Roseira | .7453358 | 2 | 0 | 0 | 16 | 1 |
| Rubiácea | .500623 | 0 | 0 | 5 | 27 | 5 |
| Rubinéia | .5019323 | 1 | 0 | 0 | 11 | 0 |
| Sabino | .716693 | 0 | 1 | 0 | 51 | 3 |
| Sagres | .4247072 | 1 | 5 | 3 | 43 | 0 |
| Sales | .379531 | 3 | 2 | 5 | 98 | 5 |
| Sales Oliveira | .5614322 | 1 | 0 | 0 | 28 | 1 |
| Salesópolis | .2585868 | 0 | 4 | 1 | 31 | 1 |
| Salmourão | .3026912 | 19 | 48 | 18 | 396 | 35 |
| Saltinho | .3032048 | 2 | 25 | 8 | 154 | 16 |
| Salto | .3251798 | 0 | 4 | 2 | 36 | 4 |
| Salto de Pirapora | .4410425 | 0 | 0 | 2 | 41 | 3 |
| Salto Grande | .4816899 | 1 | 1 | 0 | 72 | 1 |
| Sandovalina | .4791451 | 1 | 0 | 0 | 15 | 2 |
| Santa Adélia | .2644332 | 13 | 176 | 22 | 533 | 30 |
| Santa Albertina | .3636257 | 2 | 5 | 0 | 88 | 5 |
| Santa Bárbara d'Oeste | .5793312 | 0 | 0 | 0 | 24 | 1 |
| Santa Branca | .4710312 | 0 | 6 | 0 | 28 | 0 |
| Santa Clara d'Oeste | .4638072 | 0 | 1 | 0 | 7 | 2 |
| Santa Cruz da Conceição | .3297139 | 3 | 5 | 8 | 275 | 10 |
| Santa Cruz da Esperança | .3292685 | 2 | 1 | 2 | 326 | 9 |
| Santa Cruz das Palmeiras | .2129146 | 1 | 2 | 0 | 38 | 0 |
| Santa Cruz do Rio Pardo | .3991956 | 1 | 4 | 6 | 234 | 13 |
| Santa Ernestina | .377355 | 7 | 21 | 3 | 148 | 7 |
| Santa Fé do Sul | .3906996 | 10 | 109 | 10 | 237 | 20 |
| Santa Gertrudes | .3117813 | 0 | 0 | 3 | 47 | 10 |
| Santa Isabel | .4460137 | 3 | 10 | 2 | 49 | 1 |
| Santa Lúcia | .3375772 | 5 | 0 | 0 | 13 | 4 |
| Santa Maria da Serra | .3651249 | 0 | 0 | 0 | 8 | 0 |
| Santa Mercedes | .4722873 | 12 | 36 | 28 | 437 | 41 |
| Santa Rita do Passa Quatro | .4468936 | 5 | 23 | 2 | 143 | 10 |
| Santa Rita d'Oeste | .3012154 | 1 | 0 | 0 | 9 | 1 |
| Santa Rosa de Viterbo | .2881932 | 0 | 2 | 3 | 90 | 6 |
| Santa Salete | .580542 | 0 | 0 | 0 | 10 | 0 |

| | | | | | | |
|----------------------------|----------|------|-------|------|-------|------|
| Santana da Ponte Pensa | .4830377 | 4 | 0 | 2 | 112 | 3 |
| Santana de Parnaíba | .4043337 | 75 | 3145 | 79 | 1877 | 112 |
| Santo Anastácio | .4139515 | 3 | 1 | 2 | 47 | 1 |
| Santo André | .3364719 | 0 | 7 | 5 | 59 | 0 |
| Santo Antônio da Alegria | .62491 | 2 | 1 | 0 | 35 | 3 |
| Santo Antônio de Posse | .3257052 | 1 | 3 | 0 | 26 | 2 |
| Santo Antônio do Aracanguá | .5151451 | 0 | 1 | 0 | 45 | 0 |
| Santo Antônio do Jardim | .6183199 | 0 | 0 | 0 | 19 | 3 |
| Santo Antônio do Pinhal | .5654898 | 0 | 1 | 1 | 18 | 1 |
| Santo Expedito | .3328397 | 38 | 365 | 69 | 1845 | 103 |
| Santópolis do Aguapeí | .2793102 | 0 | 1 | 1 | 76 | 2 |
| Santos | .31193 | 88 | 3262 | 95 | 2569 | 164 |
| São Bento do Sapucaí | .2732689 | 5 | 681 | 8 | 238 | 25 |
| São Bernardo do Campo | .3305349 | 34 | 39 | 24 | 1030 | 50 |
| São Caetano do Sul | .3027656 | 0 | 0 | 0 | 10 | 0 |
| São Carlos | .3541761 | 2 | 2 | 8 | 598 | 26 |
| São Francisco | .5367978 | 0 | 1 | 1 | 15 | 0 |
| São João da Boa Vista | .4736772 | 0 | 0 | 0 | 12 | 1 |
| São João das Duas Pontes | .545867 | 0 | 0 | 0 | 11 | 1 |
| São João de Iracema | .3439884 | 3 | 7 | 5 | 299 | 17 |
| São João do Pau d'Alho | .3530921 | 0 | 0 | 6 | 49 | 1 |
| São Joaquim da Barra | .5337869 | 0 | 0 | 0 | 38 | 2 |
| São José da Bela Vista | .3823293 | 0 | 6 | 3 | 276 | 9 |
| São José do Barreiro | .3441276 | 23 | 203 | 67 | 2345 | 139 |
| São José do Rio Pardo | .3682175 | 69 | 1028 | 91 | 2357 | 161 |
| São José do Rio Preto | .4352155 | 6 | 29 | 3 | 43 | 8 |
| São José dos Campos | .4244288 | 0 | 0 | 1 | 45 | 3 |
| São Lourenço da Serra | .4205362 | 1 | 0 | 6 | 211 | 21 |
| São Luís do Paraitinga | .4171086 | 2 | 7 | 2 | 138 | 20 |
| São Manuel | .4566824 | 1522 | 48488 | 1609 | 43791 | 3197 |
| São Miguel Arcanjo | .3147861 | 3 | 26 | 4 | 219 | 14 |

| | | | | | | |
|-------------------------|----------|----|------|-----|------|-----|
| São Paulo | .3144608 | 0 | 0 | 1 | 36 | 1 |
| São Pedro | .4159505 | 9 | 64 | 12 | 283 | 44 |
| São Pedro do Turvo | .3888649 | 10 | 15 | 18 | 654 | 20 |
| São Roque | .2573496 | 0 | 2 | 0 | 75 | 4 |
| São Sebastião | .2753164 | 0 | 10 | 2 | 91 | 4 |
| São Sebastião da Gramma | .2991574 | 46 | 456 | 41 | 1611 | 97 |
| São Simão | .3967232 | 0 | 1 | 0 | 47 | 5 |
| São Vicente | .5562307 | 0 | 0 | 0 | 21 | 3 |
| Sarapuí | .4848007 | 0 | 0 | 0 | 28 | 1 |
| Sarutaiá | .4376675 | 3 | 2 | 0 | 48 | 3 |
| Sebastianópolis do Sul | .1985144 | 2 | 8 | 11 | 275 | 14 |
| Serra Azul | .3061279 | 1 | 8 | 4 | 194 | 13 |
| Serra Negra | .3085427 | 12 | 59 | 22 | 464 | 44 |
| Serrana | .5211739 | 0 | 2 | 1 | 73 | 7 |
| Sertãozinho | .3812571 | 2 | 0 | 1 | 91 | 4 |
| Sete Barras | .4494959 | 1 | 0 | 1 | 34 | 1 |
| Severínia | .3150632 | 2 | 5 | 2 | 127 | 9 |
| Silveiras | .3031831 | 66 | 555 | 114 | 2715 | 254 |
| Socorro | .4727823 | 0 | 0 | 0 | 74 | 2 |
| Sorocaba | .2719637 | 39 | 985 | 41 | 847 | 64 |
| Sud Mennucci | .3147668 | 35 | 679 | 31 | 954 | 88 |
| Sumaré | .1751225 | 0 | 1 | 2 | 23 | 0 |
| Suzanápolis | .4958113 | 1 | 1 | 3 | 71 | 3 |
| Suzano | .3132421 | 0 | 2 | 1 | 23 | 4 |
| Tabapuã | .3208779 | 48 | 1048 | 47 | 965 | 89 |
| Tabatinga | .5490238 | 0 | 0 | 1 | 33 | 1 |
| Taboão da Serra | .2827753 | 0 | 0 | 3 | 81 | 6 |
| Taciba | .5297157 | 0 | 0 | 2 | 32 | 2 |
| Taguaí | .389867 | 0 | 1 | 0 | 15 | 2 |
| Taiacu | .3413084 | 0 | 5 | 3 | 133 | 5 |
| Taiúva | .4548332 | 1 | 0 | 8 | 149 | 2 |
| Tambaú | .3402263 | 1 | 2 | 1 | 38 | 7 |
| Tanabi | .3336179 | 1 | 0 | 0 | 96 | 2 |
| Tapiraí | .4322575 | 0 | 0 | 0 | 14 | 1 |
| Tapiratiba | .2989535 | 5 | 3 | 8 | 384 | 19 |
| Taquaral | .3573803 | 1 | 0 | 2 | 194 | 10 |
| Taquaritinga | .3486054 | 0 | 1 | 0 | 47 | 3 |
| Taquarituba | .4914607 | 1 | 1 | 2 | 47 | 4 |
| Taquarivaí | .4676203 | 2 | 0 | 4 | 79 | 4 |
| Tarabai | .4832103 | 7 | 41 | 13 | 518 | 57 |
| Tarumã | .3743402 | 62 | 578 | 87 | 1473 | 30 |
| Tatuí | .4773733 | 1 | 1 | 0 | 25 | 2 |
| Taubaté | .3971961 | 3 | 0 | 8 | 193 | 17 |
| Tejupá | .3332728 | 3 | 0 | 8 | 193 | 17 |

| | | | | | | |
|------------------------|----------|----|-----|----|-----|----|
| Teodoro Sampaio | .2924678 | 1 | 20 | 4 | 145 | 13 |
| Terra Roxa | .3833997 | 0 | 0 | 1 | 5 | 0 |
| Tietê | .3840499 | 0 | 1 | 0 | 4 | 1 |
| Timburi | .3357612 | 2 | 4 | 0 | 50 | 2 |
| Torre de Pedra | .3918964 | 0 | 0 | 0 | 11 | 0 |
| Torrinha | .4880033 | 10 | 56 | 7 | 138 | 10 |
| Trabiju | .3900442 | 1 | 1 | 2 | 43 | 0 |
| Tremembé | .1933173 | 0 | 3 | 2 | 39 | 3 |
| Três Fronteiras | .3960575 | 1 | 0 | 4 | 394 | 21 |
| Tuiuti | .5112982 | 1 | 1 | 1 | 120 | 1 |
| Tupã | .4405345 | 0 | 0 | 1 | 9 | 0 |
| Tupi Paulista | .5583816 | 0 | 0 | 1 | 9 | 0 |
| Turiúba | .3183286 | 1 | 0 | 2 | 56 | 6 |
| Turmalina | .4182466 | 28 | 13 | 9 | 661 | 32 |
| Ubarana | .235301 | 0 | 1 | 0 | 23 | 2 |
| Ubatuba | .315124 | 1 | 0 | 2 | 56 | 6 |
| Ubirajara | .7324901 | 0 | 1 | 3 | 51 | 8 |
| Uchoa | .3257628 | 0 | 0 | 3 | 27 | 0 |
| União Paulista | .8994102 | 0 | 0 | 0 | 75 | 4 |
| Urânia | .4323041 | 0 | 0 | 0 | 11 | 1 |
| Uru | .3904051 | 1 | 0 | 1 | 70 | 9 |
| Urupês | .3560926 | 0 | 3 | 5 | 108 | 4 |
| Valentim Gentil | .4111947 | 7 | 127 | 4 | 527 | 22 |
| Valinhos | .2618673 | 2 | 4 | 2 | 116 | 4 |
| Valparaíso | .3143647 | 1 | 3 | 4 | 48 | 3 |
| Vargem | .2906498 | 1 | 1 | 5 | 255 | 11 |
| Vargem Grande do Sul | .2579957 | 3 | 33 | 4 | 201 | 16 |
| Vargem Grande Paulista | .4771678 | 6 | 69 | 9 | 391 | 44 |
| Várzea Paulista | .3512058 | 3 | 0 | 1 | 75 | 3 |
| Vera Cruz | .5055242 | 6 | 52 | 12 | 281 | 27 |
| Vinhedo | .4884014 | 0 | 3 | 2 | 118 | 3 |
| Viradouro | .4156886 | 0 | 0 | 0 | 31 | 2 |
| Vista Alegre do Alto | .2240741 | 1 | 0 | 0 | 8 | 1 |
| Vitória Brasil | .2757259 | 16 | 33 | 19 | 387 | 39 |
| Votorantim | .536828 | 12 | 5 | 13 | 630 | 33 |
| Votuporanga | .3653671 | 0 | 2 | 3 | 119 | 5 |
| Zacarias | .2611179 | 0 | 1 | 1 | 87 | 3 |

Fonte: IBGE, SSP.

